







Projet P2 – Application au service de la santé publique

Description de l'application et schéma de fonctionnement

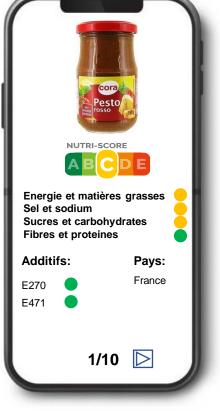
L'application permet de signaler aux consommateurs l'évaluation Nutriscore d'un produit alimentaire sélectionné et l'éventuelle présence et typologie d'additifs et conseiller des produits alternatifs sans additifs interdits, avec nombre total réduit d'additifs et meilleures valeurs nutritionnelles ordonnées par additifs et Nutrigrade. Si l'accès au database du supermarché est disponible l'application pourrait filtrer les propositions selon les produits disponibles dans les rayons.



ETAPE 1
Identification produit via barcode



ETAPE 2
Vérification additifs et valeurs
nutritionnelles

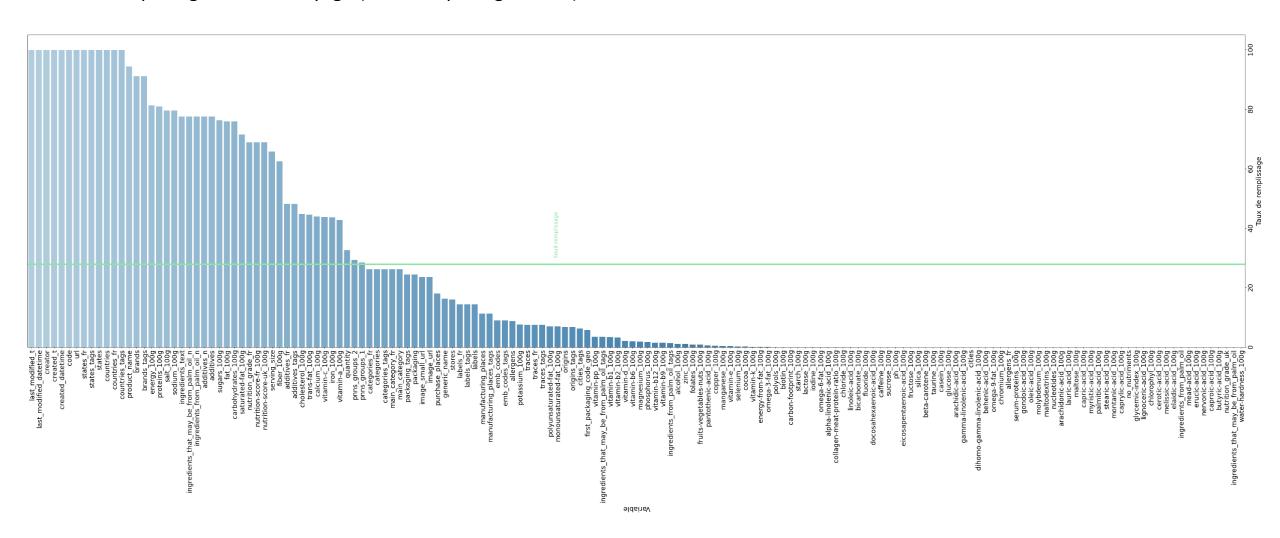


ETAPE 3
Proposition produits
alternatifs

Description jeu de données initial

Open Fo	ood Facts
Nr. individus	Nr. variables
320772	162

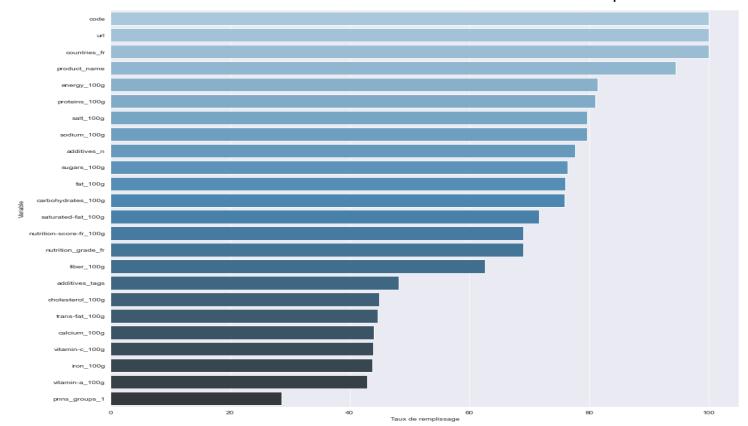
Taux de remplissage avant nettoyage (Seuil remplissage = 28%)



Nettoyage jeu de données – Réduction

Opération	Step	Critère	Nr. individus Apres Step	Nr. Variables Après Step
	1	Taux de remplissage	320772	45
Suppression colonnes	2	Utilité pour l'application	320772	32
	3	Redondance	320772	24
Sunnression	4	Doublons	320749	24
Suppression lignes	5	Aucune valeur nutritionnelle	262292	24

Variables après réduction



data.dtypes	
code	object
url	object
product_name	object
countries_fr	object
additives_n	float64
additives_tags	object
nutrition_grade_fr	object
pnns_groups_1	object
energy_100g	float64
fat_100g	float64
saturated-fat_100g	float64
trans-fat_100g	float64
cholesterol_100g	float64
carbohydrates_100g	float64
sugars_100g	float64
fiber_100g	float64
proteins_100g	float64
salt_100g	float64
sodium_100g	float64
vitamin-a_100g	float64
vitamin-c_100g	float64
calcium_100g	float64
iron_100g	float64
nutrition-score-fr_100g	float64

Nettoyage jeu de données – Correction valeurs

Opération	Step	Critère	Stratégie	Correct	tion	
Correction valeurs quantitatives	1	Valeurs énergétiques in [0,3700] kcal/100g	Clip variable energy_100g	Nr. correction: 631		
	2	Valeurs Nutritionnelles in [0,100] g	Clip variables nutritionnelles	Nr. correction: 271		
	3	Correction/traduction nom pays	Librairie FuzzyWuzzy	Nr. initial pays: 1614	Nr. final pays: 98	
Correction valeurs gualitatives	4	Standardisation noms groupes nutritionnels	Librairie FuzzyWuzzy	Nr. corrections: 1185		
4	5	Standardisation nom additif	Split et Replace			

Correction/traduction nom pays

```
533 / 553
string_to_match: Portugal,en:Belgie,en:Duitsland,en:Frankrijk,en:Nederland,en:Spanje,en:Zwitserland
countries to match: ['Portugal', 'en:Belgie', 'en:Duitsland', 'en:Frankrijk', 'en:Nederland', 'en:Spanje', 'en:Zwitserland']
Best match: Portugal Langue: da Max score: 100 Country: Portugal
en:Belgie
en:Duitsland
Best match: Duitsland Langue: nl Max score: 86 Country: Allemagne
en:Frankriik
Best match: Frankrijk Langue: nl Max score: 86 Country: France
en:Nederland
Best match: Nederland Langue: nl Max score: 86 Country: Pays-Bas
en:Spanje
en:Zwitserland
Best match: Zwitserland Langue: nl Max score: 88 Country: Suisse
Version corrigée: Portugal, Allemagne, France, Pays-Bas, Suisse
الإمارات-العربية-المتحدة: string_to_match: en
['الإمارات-العربية-المتحدة:en:المتحدة
الامار ات-العربية-المتحدة: en
Best match: الإمارات العربية المتحدة Langue: ar Max score: 86 Country: Émirats arabes unis
Version corrigée: Émirats arabes unis
```

Standardisation noms groupes nutritionnels

```
******************************
Nombre valeurs uniques en pnns groups 1 variable: 13
Valeurs uniques en pnns_groups_1 variable:
 ['Fruits and vegetables' 'Sugary snacks' 'Composite foods'
 'Fish Meat Eggs' 'Beverages' 'Fat and sauces' 'Cereals and potatoes'
 'Milk and dairy products' 'Salty snacks' 'fruits-and-vegetables'
 'sugary-snacks' 'cereals-and-potatoes' 'salty-snacks']
Step 1 / 13 : fruits-and-vegetables (counted [765] times in pnns groups 1 ) replaced with Fruits and vegetables (counted
[3980] times in pnns_groups_1 )
Score de similarité: 86 %
Step 2 / 13 : sugary-snacks (counted [404] times in pnns_groups_1 ) replaced with Sugary snacks (counted [10232] times in
pnns_groups_1 )
Score de similarité: 85 %
Step 7 / 13 : cereals-and-potatoes (counted [15] times in pnns_groups 1 ) replaced with Cereals and potatoes (counted [743
4] times in pnns_groups_1 )
Score de similarité: 85 %
Step 9 / 13 : salty-snacks (counted [1] times in pnns_groups_1 ) replaced with Salty snacks (counted [2468] times in pnns
_groups_1 )
Score de similarité: 83 %
Nombre totale valeurs corrigées dans pnns_groups_1: pnns_groups_1 : [1185]
```

Nettoyage jeu de données – Remplissage valeurs manquantes

Techniques remplissage:

Variables nutritionnelles MNAR:

- Médiane des valeurs de la variables pour le même groupe nutritionnel 'pnns_groupe_1')
- Médiane des valeurs de la variables si 'pnns groupe 1' = NaN

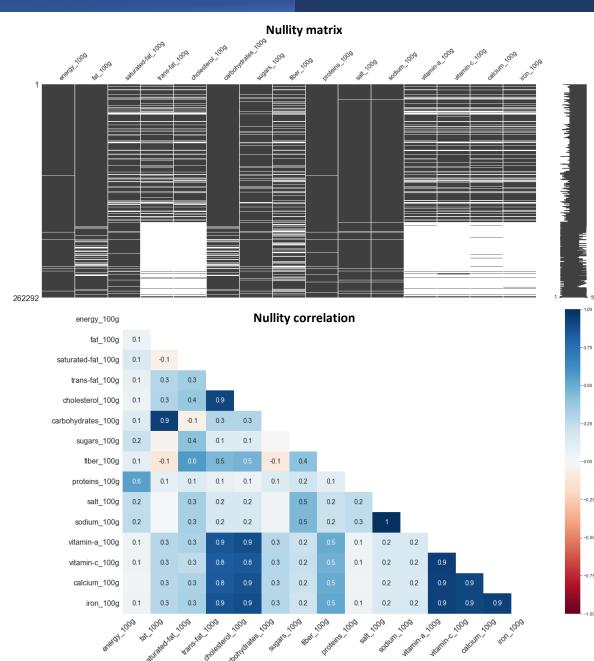
Variables nutritionneles MAR:

Iterative imputation avec variables corrélées

Variable qualitative nutrition_grade-fr:

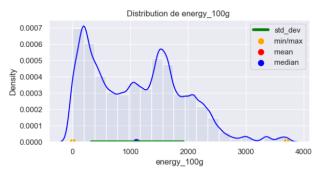
KNN Imputer

Variable	Nr. Valeurs manquantes	Type Valeurs manquantes	Technique remplissage		
energy_100g	1513	MAR	Iterative Imputation		
fat_100g	18401	MAR	Iterative Imputation		
saturated_fat_100g	32738	MAR	Iterative Imputation		
trans-fat_100g	118994	MNAR	Médiane		
cholesterol_100g	118202	MNAR	Médiane		
carbohydrates_100g	18704	MAR	Iterative Imputation		
sugars_100g	17321	MAR	Iterative Imputation		
fiber_100g	61406	MAR	Iterative Imputation		
proteins_100g	2386	MAR	Iterative Imputation		
salt_100g	6782	MAR	Iterative Imputation		
sodium_100g	6829	MAR	Iterative Imputation		
vitamin-a_100g	124738	MNAR	Médiane		
vitamin-c_100g	121425	MNAR	Médiane		
calcium_100g	121242	MNAR	Médiane		
iron_100g	121830	MNAR	Médiane		
nutrition_grade_fr	41273	-	KNN Imputer		

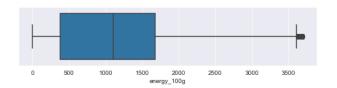


Energie et matières grasses

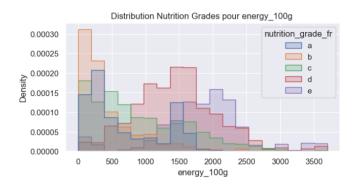
Variable energy_100g



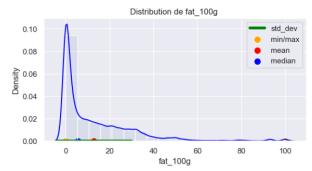




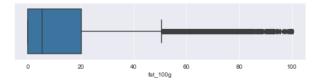
	whis_low	quant25	median	quant75	whis_high	IQR
(-1558.5	381.0	1100.0	1674.0	3613.5	1293.0



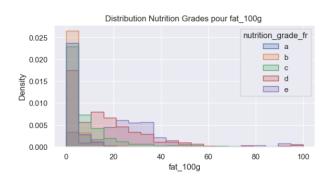
Variable fat 100g



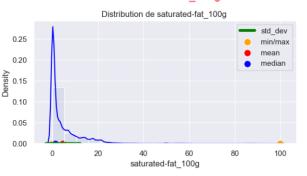
	count	missing values	min	max	range	mean	median	stdev	skewness	kurtosis
0	262292	0	0.00	100.00	100.00	12.80	5.45	[-4.5, 30.1]	2.17	6.11



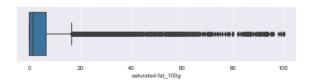
	whis_low	quant25	median	quant75	whis_high	IQR
0	-30.43	0.0	5.45	20.28	50.71	20.28



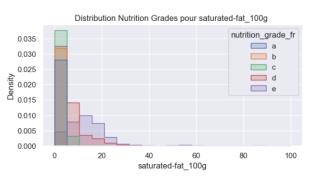
Variable saturated-fat 100g



CO	unt	missing values	min	max	range	mean	median	stdev	skewness	kurtosis	
0 262	292	0	0.00	100.00	100.00	4.70	1.25	[-2.9, 12.3]	3.66	24.35	



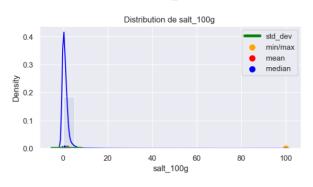
	whis_low	quant25	median	quant75	whis_high	IQR
0	-10.0	0.0	1.25	6.67	16.67	6.67



Exploration jeu de données – Analyse univariée variables quantitatives

Sel et sucres

Variable salt_100g



	count	missing values	min	max	range	mean	median	stdev	skewness	kurtosis
0	262292	0	0.00	100.00	100.00	1.60	0.61	[-5.0, 8.2]	10.99	137.19

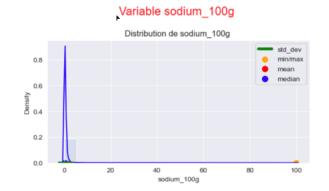
salt_100g

0.61

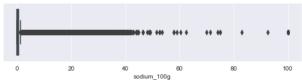
whis low quant25 median quant75 whis high IQR

3.58 1.41

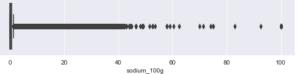


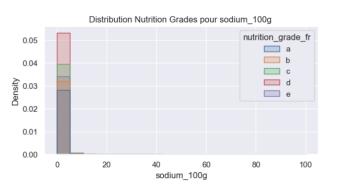


	count	missing values	min	max	range	mean	median	stdev	skewness	kurtosis
0	262292	0	0.00	100.00	100.00	0.70	0.24	[-2.2, 3.6]	14.47	306.68

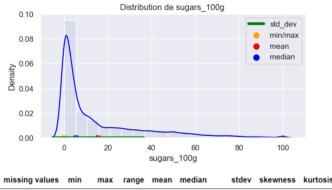


	whis_low	quant25	median	quant75	whis_high	IQR
0	-0.8	0.03	0.24	0.58	1.41	0.55

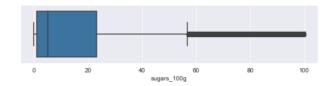




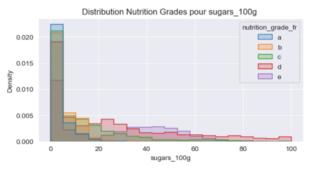
Variable sugars 100g

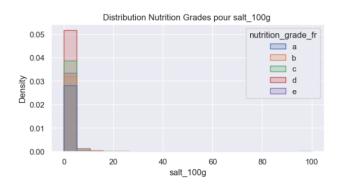


			sugars_100g								
	count	missing values	min	max	range	mean	median	stdev	skewness	kurtosis	
0	262292	0	0.00	100.00	100.00	15.50	5.26	[-5.3, 36.3]	1.71	2.42	



	whis_low	quant25	median	quant75	whis_high	IQR
0	-32.49	1.0	5.26	23.33	56.82	22.33

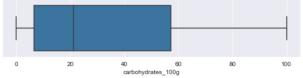




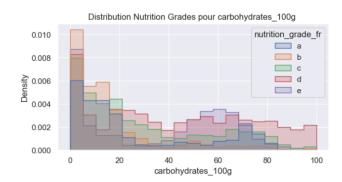
Exploration jeu de données – Analyse univariée variables quantitatives

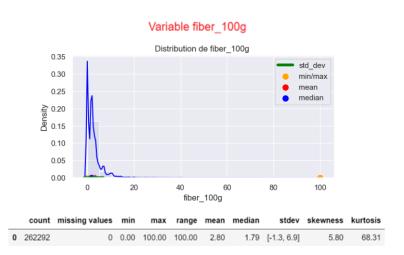
Variable carbohydrates_100g Distribution de carbohydrates_100g 0.04 0.03 0.02 0.01 0.00 0.01 0.00 0.00 0.01 0.00 0

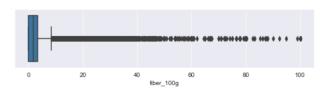




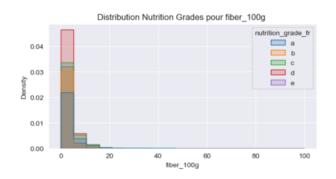
	whis_low	quant25	median	quant75	whis_high	IQR
0	-69.03	6.67	21.21	57.14	132.84	50.47





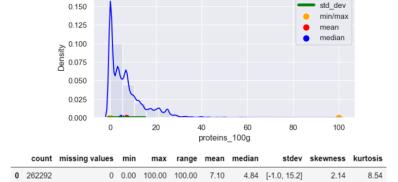


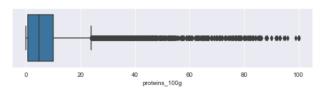
	whis_low	quant25	median	quant75	whis_high	IQR
0	-5.13	0.0	1.79	3.42	8.56	3.42



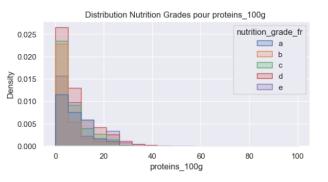
Variable proteins 100g

Distribution de proteins_100g

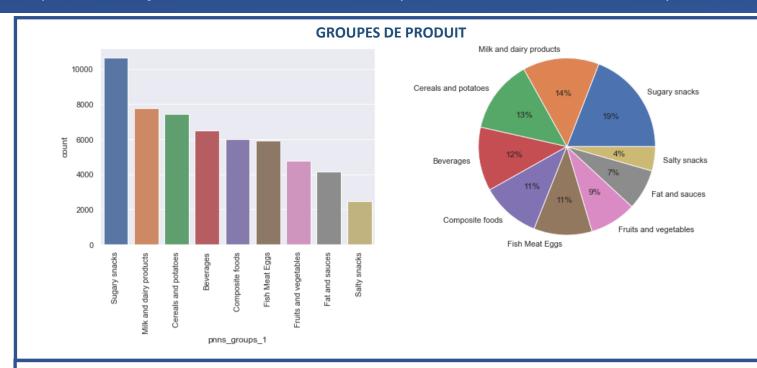


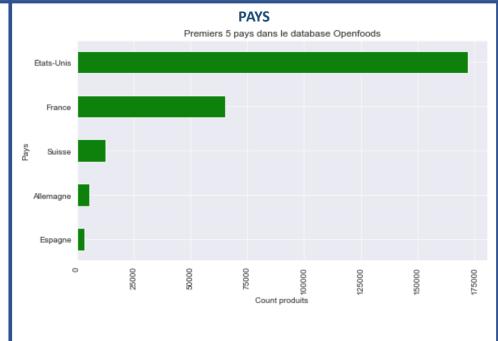


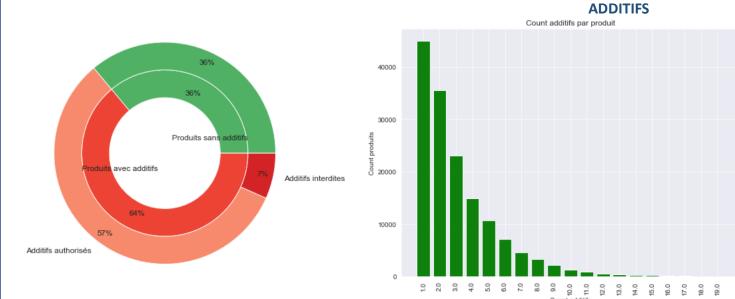
	whis_low	quant25	median	quant75	whis_high	IQR
0	-13.25	0.7	4.84	10.0	23.95	9.3

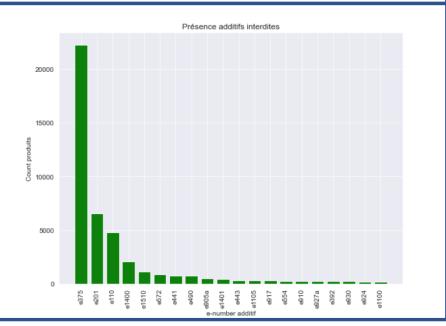


Exploration jeu de données – Analyse univariée variables qualitatives

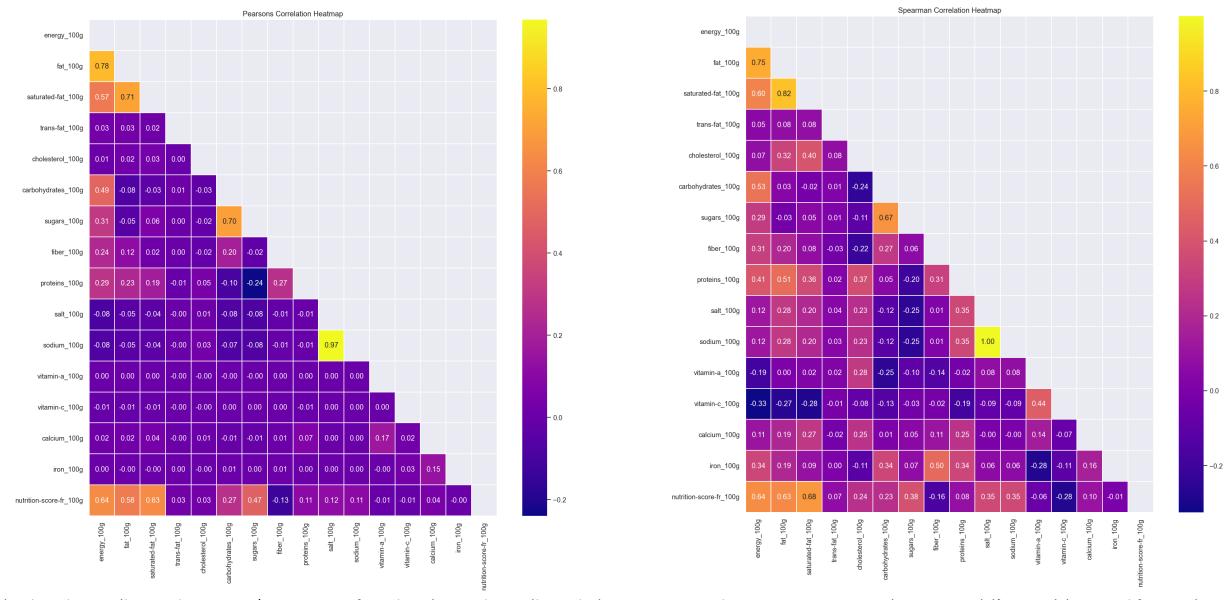








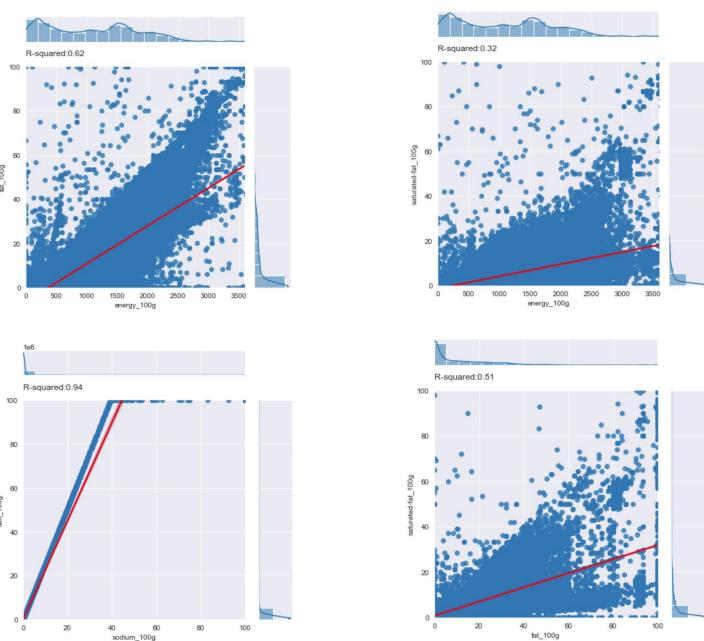
Exploration jeu de données – Analyse multivariée variables quantitatives

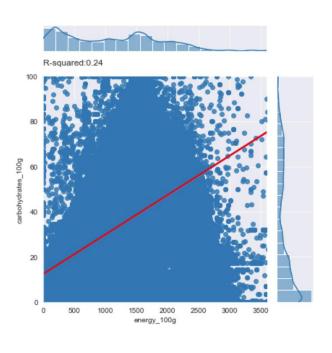


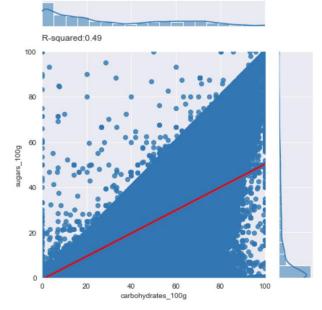
L'analyse des corrélations de Pearsons/Spearman confirme la présence de corrélation linéaires positives et liaison monotones entre 'energy_100g', 'fat_100g', 'saturated-fat_100g' et 'carbohydrates_100g', 'sodium_100g' et 'salt_100g', entre 'fat_100g' et 'saturated-fat_100g', entre 'carbohydrates_100g' et 'sugars_100g', entre 'nutrition-score-fr_100g', 'energy_100g', 'fat_100g', 'saturated-fat_100g' et 'sugars_100g'

Exploration jeu de données – Analyse multivariée variables quantitatives

RELATIONS PAR PAIRES DE VARIABLES ET REGRESSIONS LINEAIRES

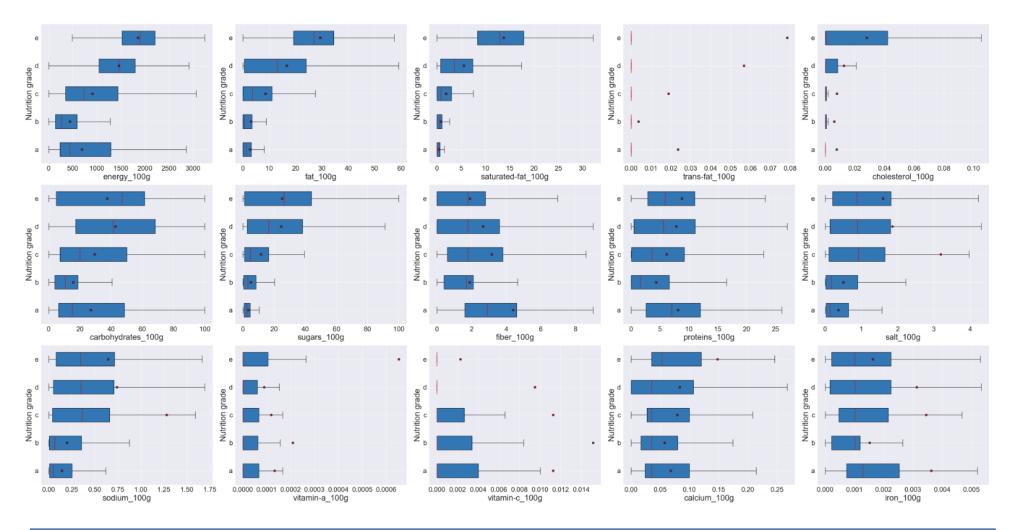






Exploration jeu de données – Analyse multivariée variables quantitative/qualitative

Objectif: vérifier si il y a une corrélation entre variables nutritionnelles et nutrigrade

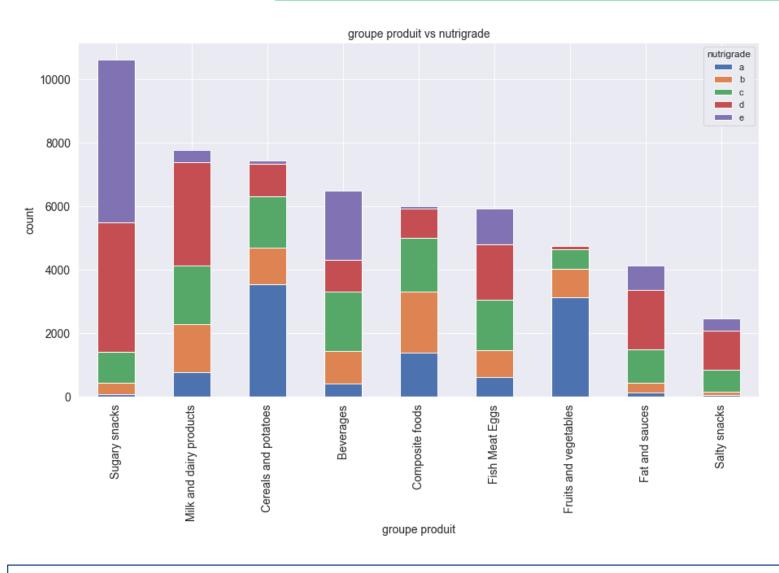


Le test de Kruskal Wallis confirme une corrélation entre les variables nutritionnelles et le nutrition grade.

Test Kruskal Wallis

icst Kraskar Wallis
energy_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 105152.957016 0.0
fat_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 82485.660618 0.0
saturated-fat_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 107509.914911 0.0
trans-fat_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 1208.671441 2.100525e-260
cholesterol_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 15192.683124 0.0
carbohydrates_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 24810.009237 0.0
sugars_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 35255.693175 0.0
fiber 100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 14624.324609 0.0
proteins_100g Source ddof1 H p-unc
Kruskal nutrition_grade_fr 4 13874.9745 0.0
salt_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 26804.055566 0.0
sodium_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 26784.232927 0.0
vitamin-a_100g Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 1002.845061 8.630402e-216
vitamin-c_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 15784.44658 0.0
calcium_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 3438.063931 0.0
iron_100g
Source ddof1 H p-unc Kruskal nutrition_grade_fr 4 4953.736692 0.0

Objectif: vérifier si il y a une corrélation entre groupe de produit et nutrigrade



Test d'indépendnce du Chi2

(observed-expected)	.round(2	2)			
nutrition_grade_fr pnns_groups_1	а	b	С	d	е
Beverages	-775.35	92.69	472.83	-784.58	994.41
Cereals and potatoes	2196.30	51.50	18.71	-1019.48	-1247.04
Composite foods	301.69	1035.57	411.82	-728.58	-1020.50
Fat and sauces	-624.70	-306.14	171.06	738.52	21.25
Fish Meat Eggs	-467.18	-12.47	312.92	121.90	44.83
Fruits and vegetables	2266.61	207.18	- 404.11	-1206.88	-862.80
Milk and dairy products	-655.09	405.62	160.62	1137.97	-1049.13
Salty snacks	-389.69	-275.46	166.24	564.02	-65.11
Sugary snacks	-1852.59	-1198.49	-1310.11	1177.10	3184.09

stats[stats['+oc+'1	'nooncon'l	nound(2)
STATSISTATSI	test ==	pearson i	.roung(Z)

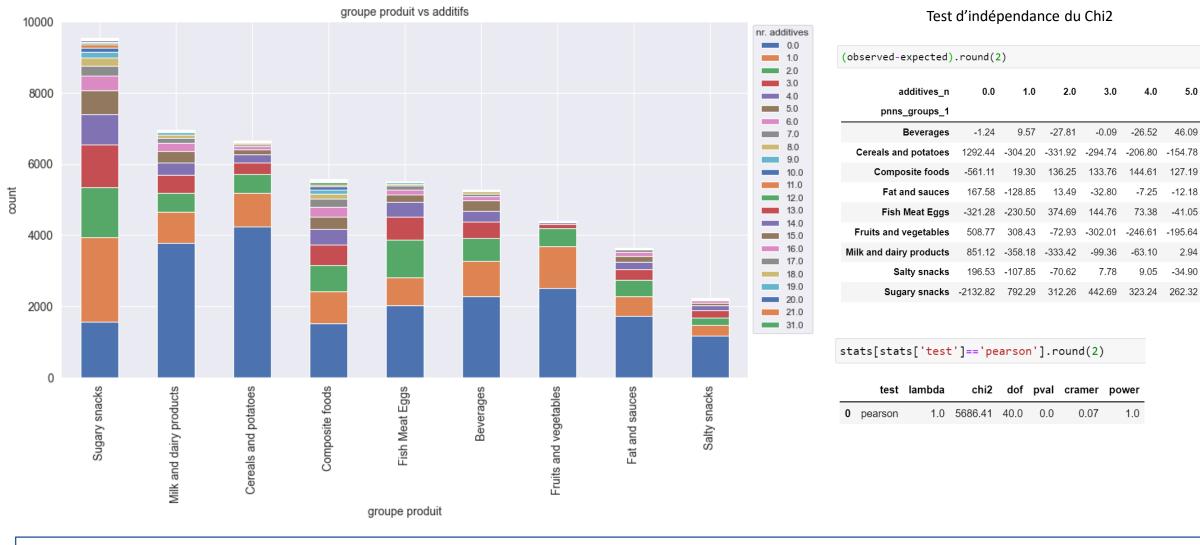
	test	lambda	chi2	dof	pval	cramer	power
0	pearson	1.0	31476.24	32.0	0.0	0.17	1.0

Le test d'indépendance du Chi2 confirme une corrélation entre groupe de produit et nutrigrade

5.0

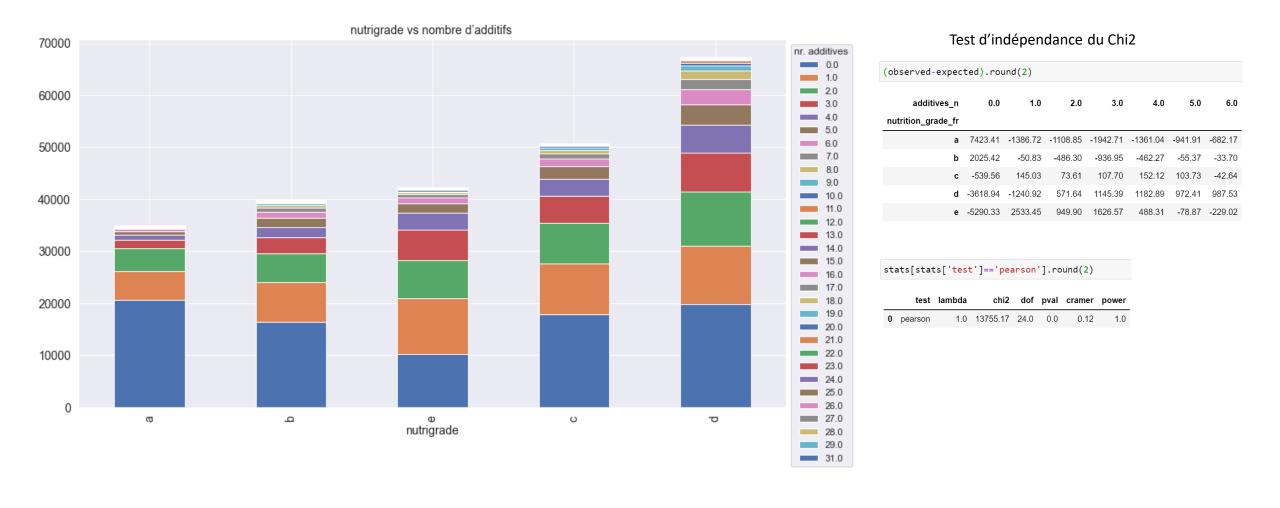
127.19

Objectif: vérifier si il y a une corrélation entre groupe de produit et nombre d'additifs



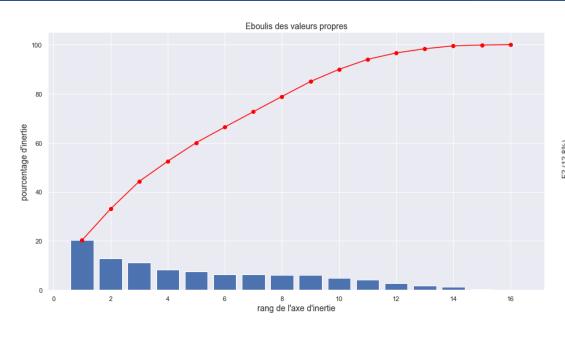
Le test d'indépendance du Chi2 confirme une corrélation entre groupe de produit et nombre d'additifs

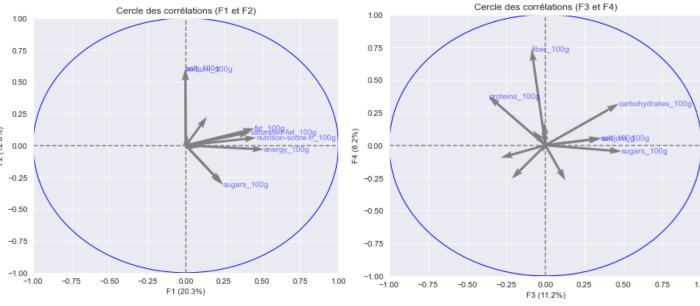
Objectif: vérifier si il y a une corrélation entre nutrition grade et nombre d'additifs



Le test d'indépendance du Chi2 confirme une corrélation entre nutrition grade et nombre d'additifs

Réduction dimensionnelle – ACP – Cercle des corrélations





0	energy_100g	0.92	0.51	-0.04	-0.03	-0.01	-0.01	0.20	0.17	-0.06	-0.05	0.01	0.01
1	fat_100g	0.81	0.45	0.19	0.13	-0.38	-0.29	-0.11	-0.09	-0.05	-0.04		0.04
2	saturated-fat_100g	0.76	0.42	0.15	0.10	-0.29	-0.22	-0.29	-0.26				0.03
3	trans-fat_100g	0.04	0.02				0.01			-0.01	-0.01		0.09
4	cholesterol_100g	0.02	0.01	0.11			-0.02					-0.18	-0.18
5	carbohydrates_100g	0.42	0.23	-0.42	-0.29	0.63	0.47	0.36	0.32	-0.02	-0.02	-0.02	-0.02
6	sugars_100g	0.44	0.24	-0.44	-0.31	0.65	0.49		-0.05			-0.02	-0.02
7	fiber_100g	0.17	0.09				-0.09	0.84	0.73	-0.17	-0.16		0.03
8	proteins_100g			0.32	0.22	-0.49	-0.36	0.43	0.38	-0.05	-0.05	-0.06	-0.06
9	salt_100g	-0.01	-0.00	0.86	0.60	0.47	0.35			-0.02	-0.01	-0.00	-0.00
10	sodium_100g	-0.01	-0.00	0.86	0.60	0.48	0.36			-0.01	-0.01	-0.00	-0.00

vitamin-c_100g -0.02

0.06

0.01

calcium_100g

iron_100g

-0.01

0.03

0.01

Composantes principales et corrélations entre variables et axes d'inertie

id COR_1 COEFF_F1 COR_2 COEFF_F2 COR_3 COEFF_F3 COR_4 COEFF_F4 COR_5 COEFF_F5 COR_6 COEFF_F6

0.13 -0.31

0.11 0.71

0.13 0.75

-0.27 0.07

0.65 -0.20

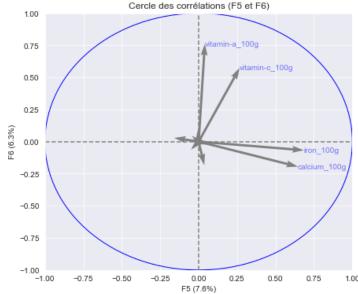
0.68

-0.07

-0.01

-0.20

-0.07



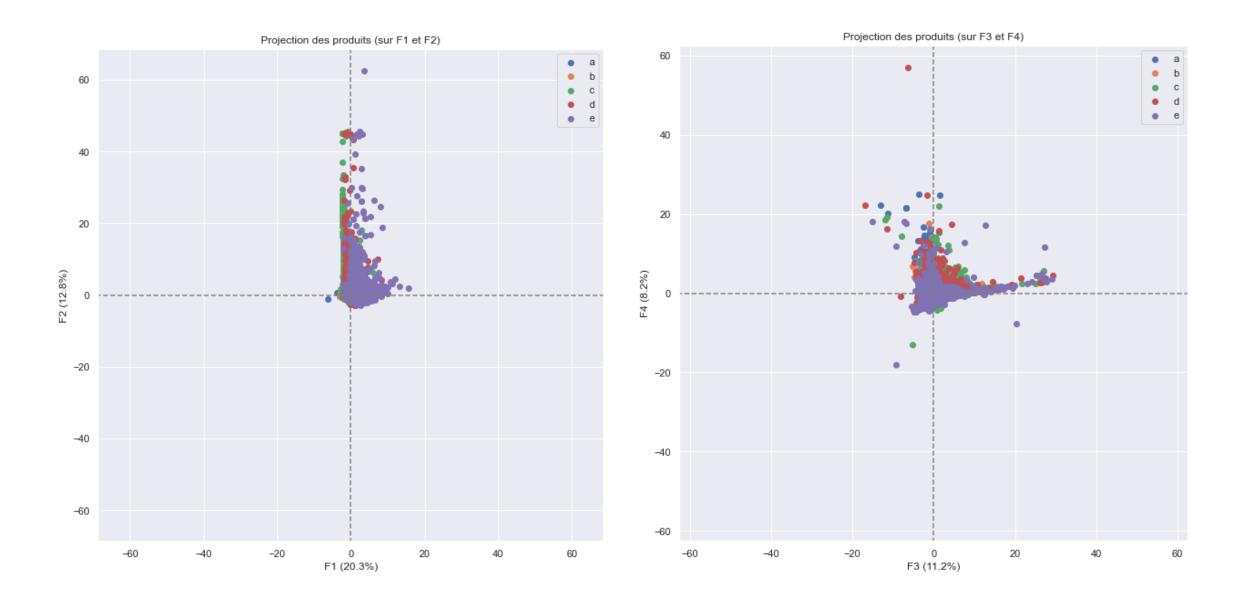
Les variables synthétiques F1, F2, F3, F4 vont exprimer:

F1 = énergie et matières grasses

F2 = sel et sodium

F3 = sucres et carbohydrates

F4 = fibres et protéines



Conclusions

Dans le même groupe de produits est toujours possible de trouver des alternatives avec différentes/meilleures évaluations
L'évaluation de la typologie d'additifs est très importante car on retrouve dans les produits le 7% des additifs utilisés qui sont interdits en Europe. Il y a une relation entre nombre d'additifs et évaluation du produit, donc chercher un produit avec nombre réduit d'additifs signifie au même temps améliorer son Nutrigrade
On a introduit quatre variables synthétiques avec l'ACP afin de regrouper les aspectes nutritionnelles importantes des produits en regroupent l'énergie avec les matières grasses, le sel avec le sodium, sucres et carbohydrates et fibres et protéines pour faciliter la compréhension de la part du consommateur. Les couleurs des quatre indicateurs de l'application pourraient se baser sur les valeurs des quatre variables synthétiques F1, F2, F3, F4.
La projection sur les plans factoriels ne permet pas d'identifier des clusters séparés associés aux produits par rapport à leur Nutrigrade. Afin de permettre la mise en place d'un système de suggestion de produits alternatifs on pourrait utiliser une technique 'content based filtering' basée sur un algorithme KNN appliquée aux produits du même groupe alimentaire similaires au produit sélectionné par le consommateur.