



### Parcours Data Scientist

### Projet 2:

Analyse des données nutritionnelles



### Sommaire

- Présentation et Objectifs
- Nettoyage
  - Dataset original
  - Choix des features
  - Simplification de features
  - Nettoyage des données aberrantes
- Exploration
  - Analyse Univariée
  - Analyse Multivariée
- Exploitation
  - Résultats actuels
  - Modèles possibles
- Conclusion

#### Simplified Display

Nutrition Fa 64 servings per container Serving size 1 tbs	octs p (14g)
Amount per serving Calories	130
	% DV.
Total Fat 14g	18%
Saturated Fat 2g	10%
Trans Fat 2g	
Polyunsaturated Fat 4g	
Monounsaturated Fat 6g	
Sodium Omg	0%
Total Carbohydrate 0g	0%
Protein Og	
Not a significant source of cholesterol, dietar total augum, added augum, stamin D, calcus and potassium	
* %OV = %Daily Value	;

### Présentation

### Entrée

- Données nutritionnelles d'aliments
- Dataset peu « fourni »

### Objectifs

- Paramètres influant la qualité nutritionnelle
- Avantages et désavantages nutritionnels des aliments

# OPEN FOOD FACTS l'information alimentaire ouverte

### Sortie

Etre capable d'évaluer si une recette a une bonne qualité nutritionnelle

- 320772 lignes
- 162 features
- 75 % are Nan
  - 51,965 M values
  - 39,6 M Nan

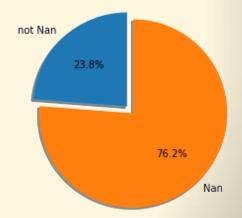
- Nettoyage
- Dataset original
- Choix des features
- ☐ Simplification de features
  - Nettoyage des données

#### Exploration

- Analyse Univariée
  - Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
  - Modèles possibles



- Nettovage
- ✓ Dataset original
  - Choix des features
- Simplification de features
- Nettoyage des données

#### Exploration

- Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

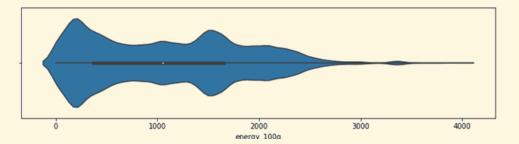
- Résultats actuels
  - Modèles possibles

Conclusion

- Suppression Feature:
  - Trop de données manquantes
    - < 1000 pts post-nettoyage
  - Données inutiles
    - Temporelles
    - url, nom, origine, stores, CO2, ...
- Agrégation sous un count :
  - Labels, Huile de Palme, Additifs, Allergènes
- Correction certaines features
  - Pnns\_groups



- En parallèle avec l'exploration
  - Suppression des outliers
    - +/- Médiane + 5 x Standard Déviation
  - Suppression de « faux points »
    - Graisses spécifiques > Graisse totale
    - Valeurs négatives





- ✓ Dataset original
  - Choix des features
- Simplification de features
- Nettoyage des données

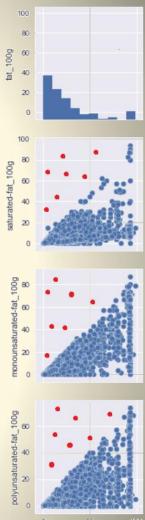
#### **Exploration**

- Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
- Modèles possibles

Conclusion



fat\_100g

#### Nettovage

- ✓ Dataset original
  - Choix des features
- ✓ Simplification de features
- Nettoyage des données abérantes

#### Exploration

- Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
  - Modèles possibles

#### Conclusion

### Intérêt du filtrage

- Suppression des outliers
- Peu d'impacte sur la médiane
- Stabilisation de la Standard Déviation
- Correction de la moyenne

### Inconvénients

– Nb d'itérations ?

	index	CO	unt	n	nean		std	min	25%	50%	- /	5%	max	cleanup	_
10	salt_100g	25551	10.0	2.028	3624	128.26	9454	0.0	0.0635	0.58166	1.37	414 6	4312.8000	avant	t
44	salt_100g	25168	34.0	1.65	5391	7.14	2057	0.0	0.0635	0.58928	1.369	906	604.7613	apres	;
78	salt_100g	24378	36.0	1.122	2654	2.40	4598	0.0	0.0635	0.57404	1.343	366	37.4650	apres2	
	i	ndex	col	unt		mean		sto	d min	25%	50%	75%	max	cleanup	
33	3 fruits-ve	ege	303	6.0	31.4	58587	31.9	967918	3 0.0	0.0	23.0	51.0	100.0	avant	
67	7 fruits-ve	ege	301	5.0	31.5	94783	31.9	935997	7 0.0	0.0	23.6	51.0	100.0	apres	
101	fruits-ve	ege	299	9.0	31.6	50640	31.9	913197	7 0.0	0.0	24.0	51.0	100.0	apres2	
33	in 3 fruits-ve 7 fruits-ve	ndex ege	303 301	unt 6.0 5.0	31.4 31.5	mean 58587 94783	31.9	sto 967918 935997	d min 3 0.0 7 0.0	<b>25%</b> 0.0 0.0	50% 23.0 23.6	75% 51.0 51.0	max 100.0 100.0	clean	up ant es

Intérêt du filtrage

#### **Nettoyage**

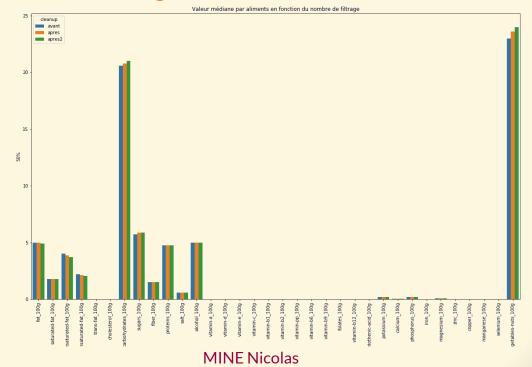
- Dataset original
  - Choix des features
- ✓ Simplification de features
- Nettoyage des données abérantes

#### Exploration

- Analyse Univariée
  - Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
  - Modèles possibles



Intérêt du filtrage

#### **Nettovage**

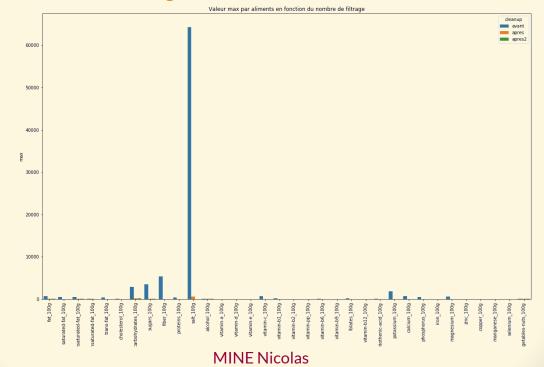
- Dataset original
  - Choix des features
- ✓ Simplification de features
- Nettoyage des données

#### Exploration

- Analyse Univariée
  - Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
  - Modèles possibles



Intérêt du filtrage

#### **Nettovage**

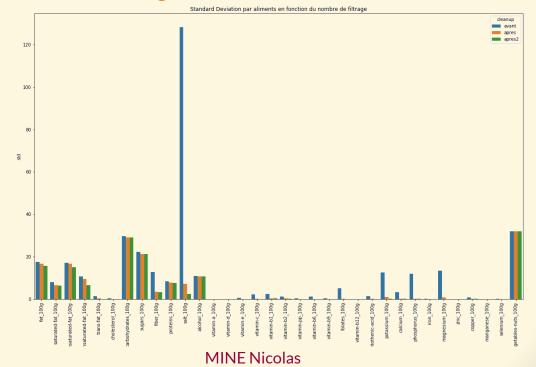
- Dataset original
  - Choix des features
- ✓ Simplification de features
- Nettoyage des données abérantes

#### Exploration

- Analyse Univariée
  - Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
  - Modèles possibles



- 248463 lignes (-23%)
- Dataset original 44 features (-73%)
  Choix des features
  - 56 % are Nan (-19%)
    - 10,93 M values
    - 6,22 M Nan

#### Nettoyage des données abérantes

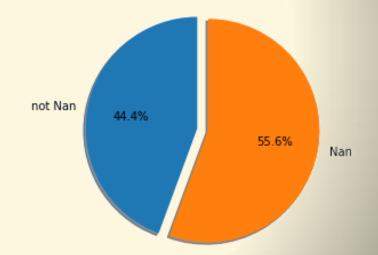
Analyse Univariée

Analyse Multivariée

Simplification de features

#### Exploitation

Résultats actuelsModèles possibles



- Histogramme : données catégoriques
- Violinplot : données continues
- Pie : données presque binaires

#### Nettoyage

- ✓ Dataset original
  - Choix des features
- Simplification de features
- Nettoyage des données aberrantes

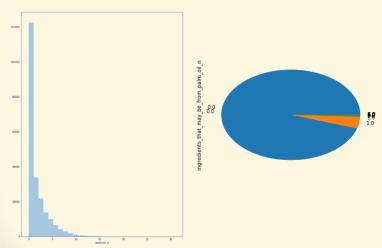
#### Exploration

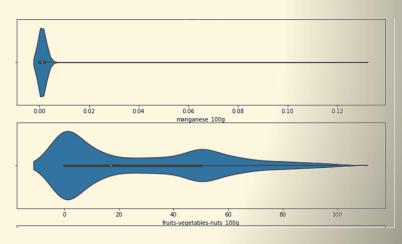
- Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
  - Modèles possibles

#### Conclusion





04/02/2018

**MINE Nicolas** 

#### Nottovago

- ✓ Dataset original
  - Choix des features
- Simplification de features
  - Nettoyage des données

#### Exploration

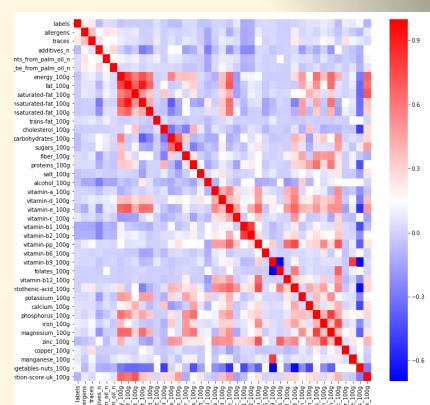
- ✓ Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
- Modèles possibles

#### Conclusion

- Analyse des Corrélations
  - Vitamine b9 & folates
  - Ligne fruit, veget. & nuts
  - Graisses
  - Vitamine E et graisses
  - Energie et magnésium, potassium, phosphore
  - Sucres et carbohydrates
- Autres analyses



04/02/2018

**MINE Nicolas** 

Ligne fruit, veget. & nuts

#### Nettoyage

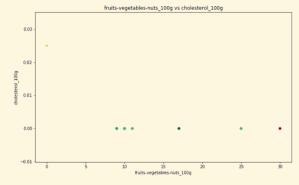
- Dataset original
  - Choix des features
- ✓ Simplification de features
- Nettoyage des données

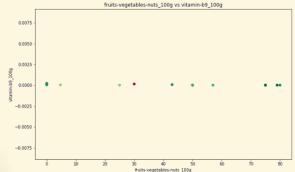
#### Exploration

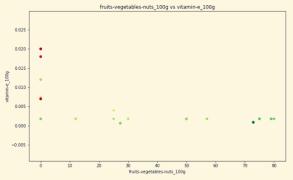
- ✓ Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
- Modèles possibles









### Graisses

#### Nettoyage

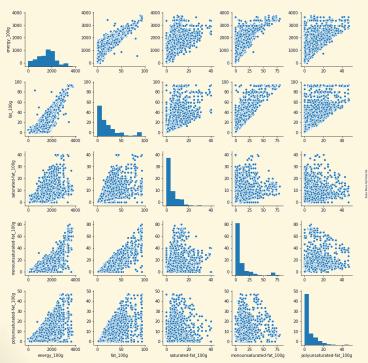
- ✓ Dataset original
  - Choix des features
- ✓ Simplification de features
  - Nettoyage des données abérantes

#### Exploration

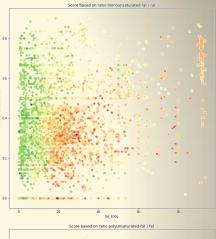
- ✓ Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

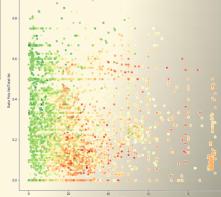
#### Exploitation

- Résultats actuels
  - Modèles possibles









**MINE Nicolas** 

### Vitamine E et graisses



- / Dataset original
  - Choix des features
- ✓ Simplification de features
  - Nettoyage des données

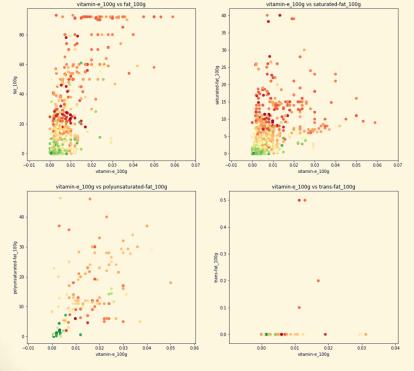
#### Exploration

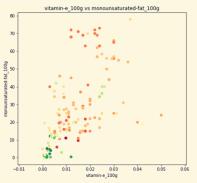
- ✓ Analyse Univariée
  - Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
  - Modèles possibles

#### Conclusion





La vitamine E ou tocophérol est une vitamine soluble dans les graisses

caducee.net

Besoin: 15mg/j

wikipedia.org

04/02/2018

**MINE Nicolas** 

• Energie et magnésium, potassium, phosphore, carbohydrates

#### Nettoyage

- Dataset original
  - Choix des features
- ✓ Simplification de features
  - Nettoyage des données

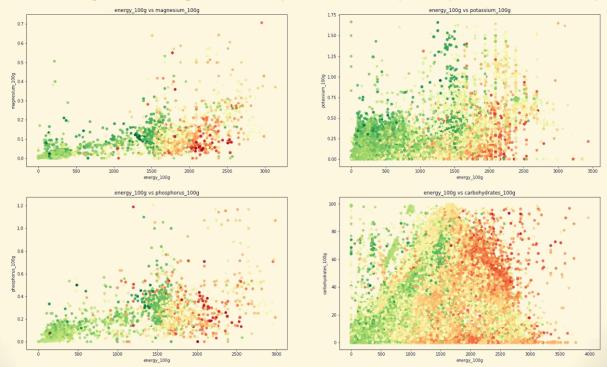
#### Exploration

- ✓ Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
- Modèles possibles

#### Conclusion



Sucres et carbohydrates

Dataset original Choix des features

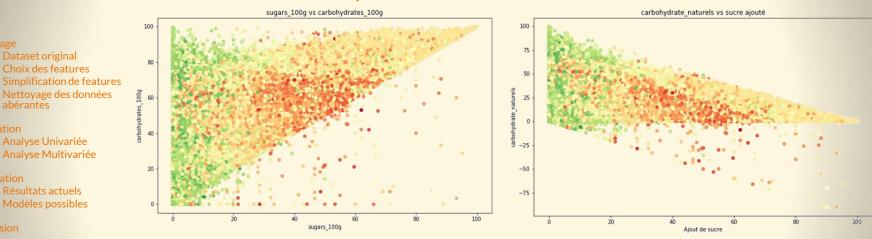
Nettoyage des données

Analyse Univariée

Résultats actuels

Modèles possibles

Analyse Multivariée



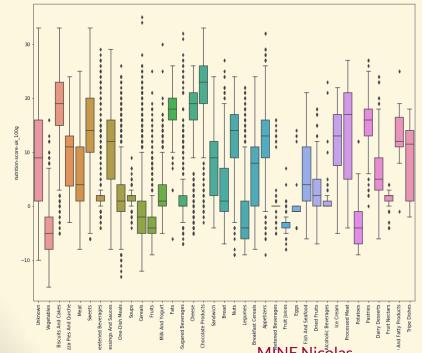
Les Carbohydrates proviennent en partie du sucre

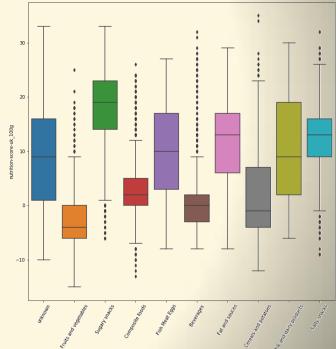
Autres analyses

- **Dataset original** 
  - Choix des features
- Simplification de features
- Nettoyage des données

- Analyse Univariée
  - Analyse Multivariée

- Résultats actuels Modèles possibles





### Autres analyses

#### Nettovage

- Dataset original
  - Choix des features
- Simplification de features
- Nettoyage des données abérantes

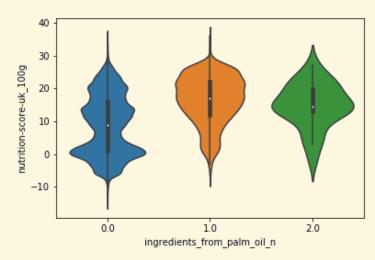
#### **Exploration**

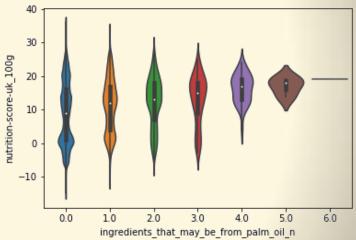
- ✓ Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels

  Madèles possible
- Modèles possibles



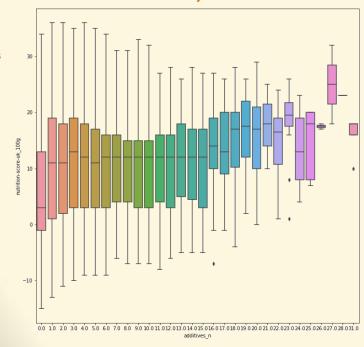


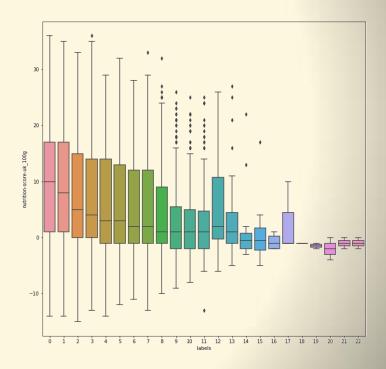
### Autres analyses

- **Dataset original** 
  - Choix des features
- Simplification de features
- Nettoyage des données

- Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

- Résultats actuels
  - Modèles possibles





### Autres analyses

#### Nettoyage

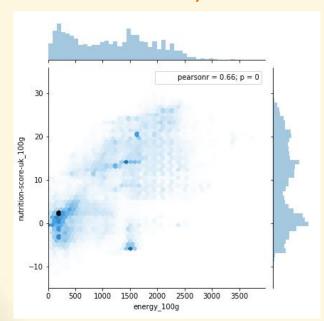
- Dataset original
  - Choix des features
- ✓ Simplification de features
- Nettoyage des données

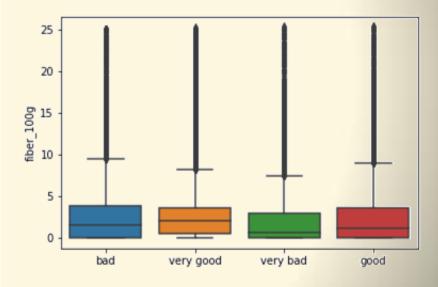
#### **Exploration**

- ✓ Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

- ☐ Résultats actuels
  - Modèles possibles





# Exploitation

#### Nottovago

- Dataset original
  - Choix des features
- Simplification de features
- Nettoyage des données abérantes

#### Exploration

- ✓ Analyse Univariée
- ✓ Analyse Multivariée

#### Exploitation

- Résultats actuels
- Modèles possibles

#### Conclusion

### Nettoyage correct

- Possibilité d'agréger plusieurs features
  - Vitamines et graisses
- Essayer de récupérer de la donnée
- Ajouter les apports journaliers

### Synthèse

- Energie lié à la graisse (privilégier graisses non saturées)
- Produit naturels (peu d'additifs, allergènes, avec labels)
- Privilégier fruits, légumes, œufs, céréales
- Éviter sucres ajoutés, gâteaux, sodas, fromages
- Peu d'infos sur les vitamines

# **Exploitation**

#### Nettovage

- Dataset original
- Choix des features
- Simplification de features
- Nettoyage des données abérantes

#### **Exploration**

- ✓ Analyse Univariée
- Analyse Multivariée

#### Exploitation

- ✓ Résultats actuels
- Modèles possibles

#### Conclusion

### Problèmes :

- Points manguants (imputer KNN, mean, 0, ...)?
- Régression (Score = f(Features))
  - Modèles linéaire (SGD Regressor)
  - Régression par proximité (KNN Regressor)
  - Modèle non linéaire (Linearisation, SVM)
- Classification (bon/pas bon)
  - Possibilité de multi-classes (OVA, OVO)
  - Modèle linéaire (Reg. Logistique)
  - Régression par proximité (KNN Classifier)
  - Modèle non linéaire (Linearisation, SVC)

### Conclusion

- Nettoyage correct mais améliorable
- Certains critères ont été extraits
  - Produit labélisés
  - Peu d'additifs (naturels)
  - Peu gras et calorifique (fruits, légumes, pommes de terres, ...)
- Bémol :
  - reversed engineering plus que feature engineering

