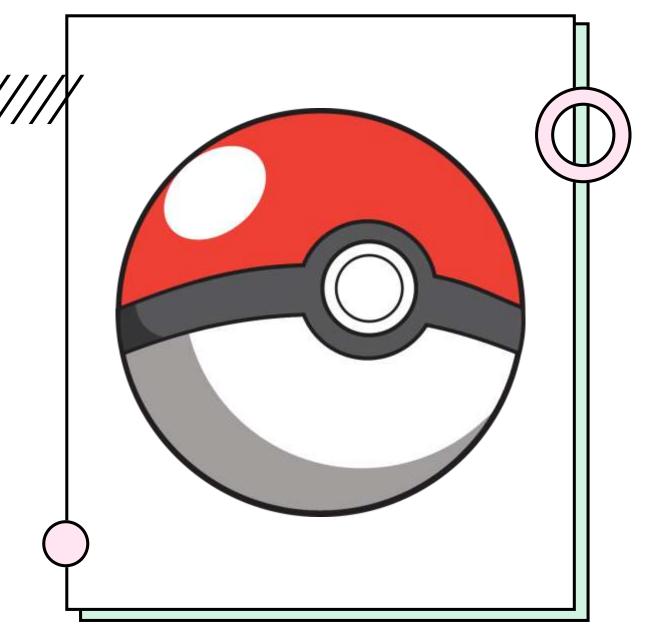
# PROJET DE DATA SCIENCES

UTILISATION DE TECHNIQUES DE MACHINE LEARNING POUR LA COMPÉTITION POKÉMON



## Objectifs du projet



- Simulateur de combat Pokémon
- Des millions d'utilisateurs / mois
- Jusqu'à 20.000 internautes en ligne
- Classement des joueurs et compétition





- Jeu en tour par tour
- Equipe de 6 Pokémon
- Mécaniques identiques au jeu officiel









## Objectifs du projet

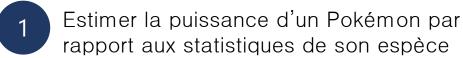


- Simulateur de combat Pokémon
- Des millions d'utilisateurs / mois
- Jusqu'à 20.000 internautes en ligne
- Classement des joueurs et compétition



#### Source de données importantes :

- Détails de chaque Pokémon
- Pokémon les plus utilisés en jeu
- Description des utilisations
- Banque de set compétitifs







Générer des teams compétitives utilisables directement dans le simulateur



Cinderace & Life Orb Ability: Libero Gigantamou: Yes

Jolly Wature

- Pyro Ball High Jump Kick
- Zen Headbutt



Ability: Regenerator EVs: 248 WP / 8 Def / 252 Sp8 Calm Nature

Tapu Fini # Misty Seed

- Scald
- Haze Recover



Zapdes-Salar @ Choice Band Ability: Defiant EVx: 252 Atk / 4 Sub Jully Nature

- Close Combat
- Brave Bird
- Stomping Tantrum



Orocovish @ Choice Scart Ability: Strong Jaw Adament Nature

- Fishious Rend
- **Erunch**



Corviknight @ Leftovers Ability: Pressure ERs: 252 HP / 4 Abb Careful Nature

- Roost











Outrage











## Composantes d'un Pokémon



Talents disponibles pour cette espèce

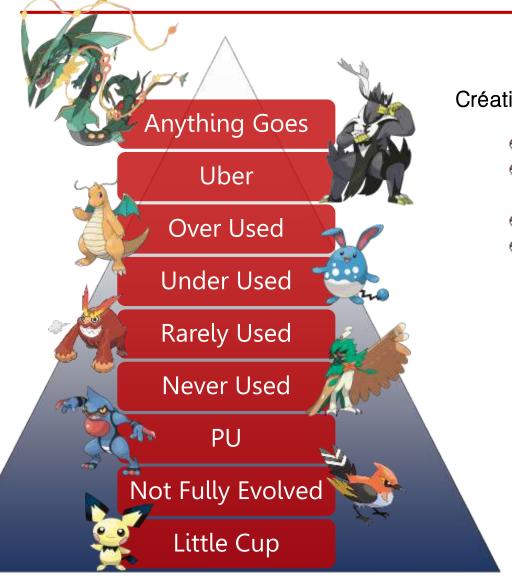








### Formats utilisé par Smogon



#### Création de tiers pour équilibrer le jeu :

- Plus un Pokémon est puissant, plus il est haut dans les tiers
- Un Pokémon ne peut être joué que dans son tier et les tiers supérieurs
- Olassement basé sur les utilisations de chaque Pokémon
- Les Pokémons déséquilibrant trop le jeux sont bannis



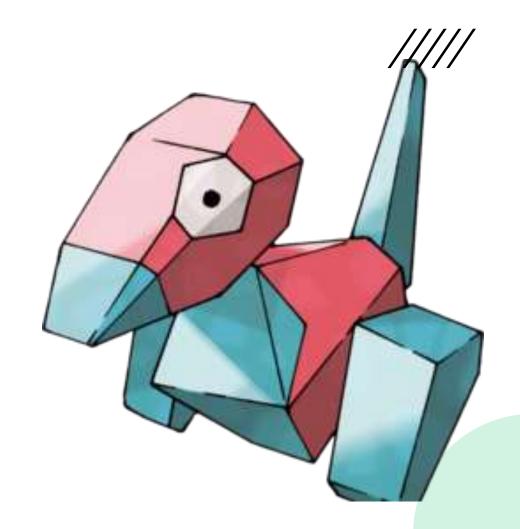








# CRÉATION DU DATA SET



#### Source et construction du data-set

#### "bulbasaur": { "num": 1, "name": "Bulbasaur", "types": [ "Grass", "Poison" "genderRatio": { "M": 0.875, "F": 0.125 "baseStats": { "hp": 45, "atk": 49, "def": 49, "spa": 65, "spd": 65, "spe": 45 'abilities": { "0": "Overgrow", "H": "Chlorophyll" "heightm": 0.7, "weightkg": 6.9, "color": "Green", "evos": "eggGroups": [ "Grass" "tier": "LC

#### Sources:

- Format Json (source: https://play.pokemonshowdown.com/data/pokedex.json)
- Données inutiles retirées
- Les statistiques et les types sont utilisées comme données
- Les tiers sont utilisés comme labels cibles et rassemblés en trois catégories



#### Data frame obtenue:

	Name	num	hp	atk	def	Poison	Psychic	Rock	Steel	Water
0	Bulbasaur	1	200	103	103	1				0
1	Ivysaur	2	230	129	131	1			0	Θ
2	Venusaur	3	270	169	171	1	Θ	Θ	Θ	Θ
3	Venusaur-Gmax	3	270	169	171	1	Θ	0	0	0
4	Charmander	4	188	109	91	0				0
785	Glastrier	896	310	295	265	0	0	Θ	0	0
786	Spectrier	897	310	135	125	0	0	0	0	0
787	Calyrex	898	310	165	165	0	1			Θ
788	Calyrex-Ice	898	310	335	305	Θ	1			Θ
789	Calyrex-Shadow	898	310	175	165	0	1	Θ	0	Θ

Transformation en Data set utilisable par sklearn

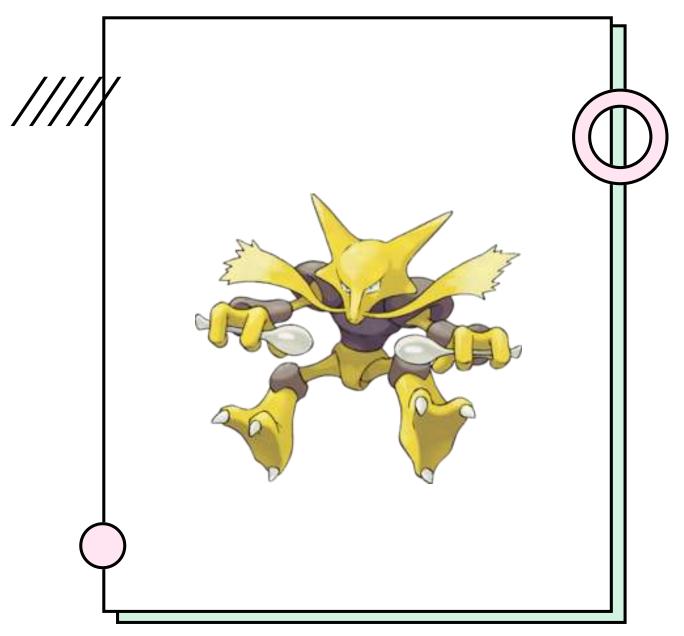








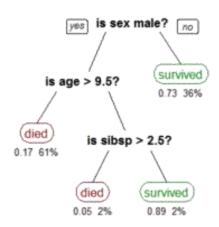
A L G O R I T H M E S U T I L I S É S



## Algorithmes utilisés

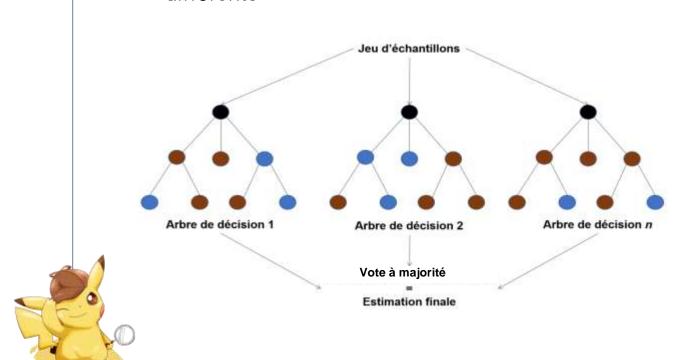
#### Tree learning (Arbre de décision)

Construction d'un arbre de décision, puis utilisation de cet arbre comme modèle prédictif



#### Random forest

utilisation de multiples arbres de décision entraînés sur des sous-ensembles de données légèrement différents







Algorithmes utilisés

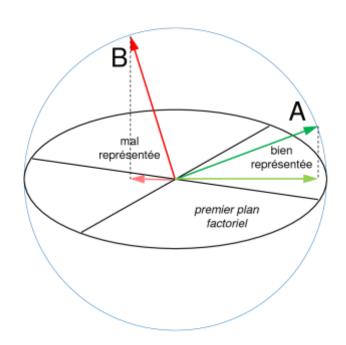




## Algorithmes utilisés

#### PCA (Analyse en composantes principales)

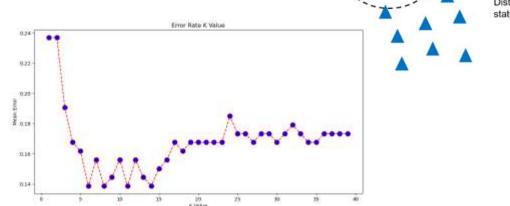
Utilise un ensemble de données pour apprendre les variables les plus pertinentes responsables de la variation la plus élevée de cet ensemble de données. Puis utilisation de ces composantes pour la classification



#### K-NN (Méthode des plus proches voisins)

Définie l'appartenance d'un échantillon à un groupe par la distance aux différents groupes (l'échantillon appartient au groupe le plus proche)





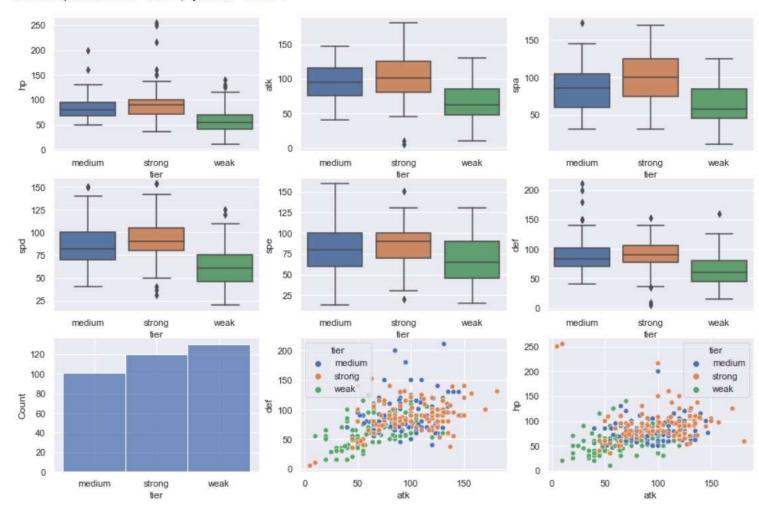






#### BoxPlot Graphs of highly correlated variables

<AxesSubplot:xlabel='tier', ylabel='Count'>





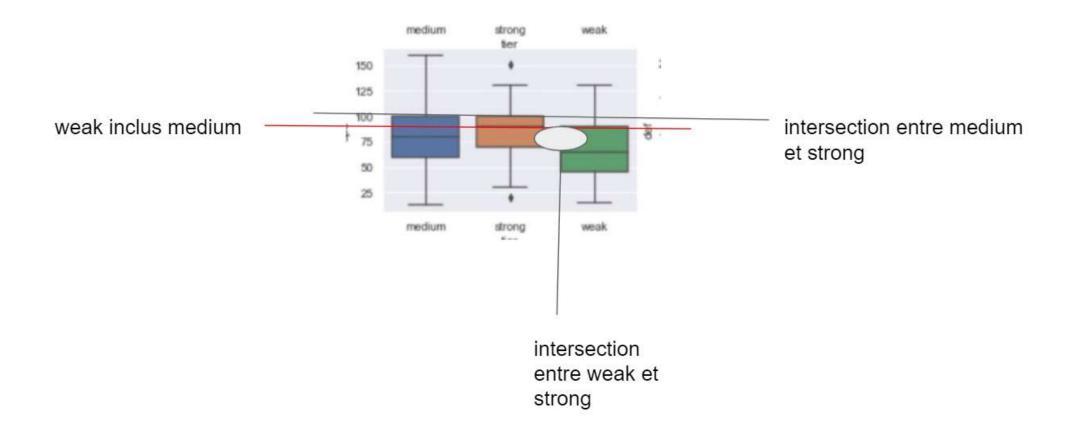


Algorithmes utilisés





#### exemple sur def:



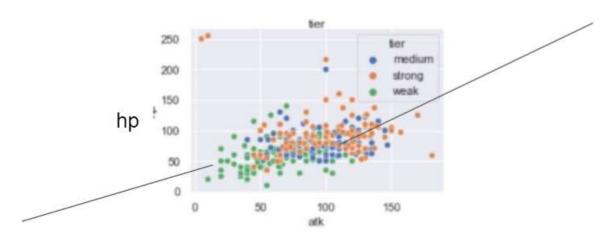








#### exemple sur atk en fonction de hp:



majorité est proches pour strong et medium, convergent vers le même point

dispersés mais majorité convergent vers même point



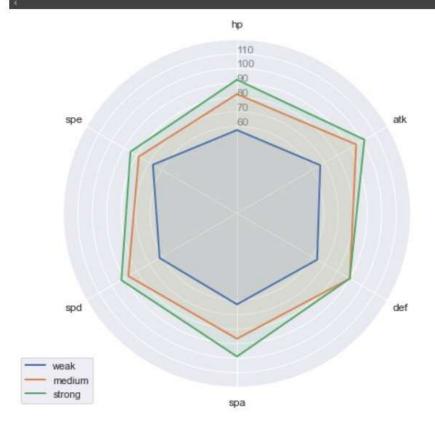




## Médiane / radar plot sur 3 groupes

## Create Radar Plot to check average values of the features of the different classes

	hp	atk	def	spa	spd	spe
weak	57.484615	66.430769	63.992308	62.869231	61.730769	67.092308
medium	82.326733	95.059406	90.049505	86.613861	86.712871	78.366337
strong	92.241667	101.675000	89.966667	98.875000	92.225000	85.008333



Algorithmes utilisés









#### Classification

#### Naive Bayes Classifier

## Using only the highly correlated variables

accuracy = 0.6415094339622641

	weak	medium	strong
weak	32	6	4
medium	8	15	9
strong	1	10	21

classifieur linéaire type de classification bayésienne probabiliste basée sur le théorème de Bayes forte indépendance des hypothèse

## Normalized Confusion Matrix showing percentage of correct predictions per class

	weak	medium	strong
weak	0.761905	0.142857	0.095238
medium	0.250000	0.468750	0.281250
strong	0.031250	0.312500	0.656250







#### **Neural Networks**

#### Linear Perceptron (Single Layer Perceptron)

[Parallel(n\_jobs=1)]: Using backend SequentialBackend with 1 concurrent workers.

[Parallel(n\_jobs=1)]: Done 3 out of 3 | elapsed: 0.0s finished

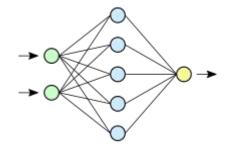
accuracy = 0.6037735849056604

	weak	medium	strong
weak	32	8	2
medium	9	8	15
strong	4	4	24

## Normalized Confusion Matrix showing percentage of correct predictions per class

	weak	medium	strong
weak	0.761905	0.190476	0.047619
medium	0.281250	0.250000	0.468750
strong	0.125000	0.125000	0.750000

#### **Neural Networks**



#### MultiLayer Perceptron Classifier

Training loss did not improve more than tol=0.900000 for 10 consecutive epochs. Stopping.

accuracy = 0.6226415094339622

,			
	weak	medium	strong
weak	32	7	3
medium	9	4	19
strong	1	1	30

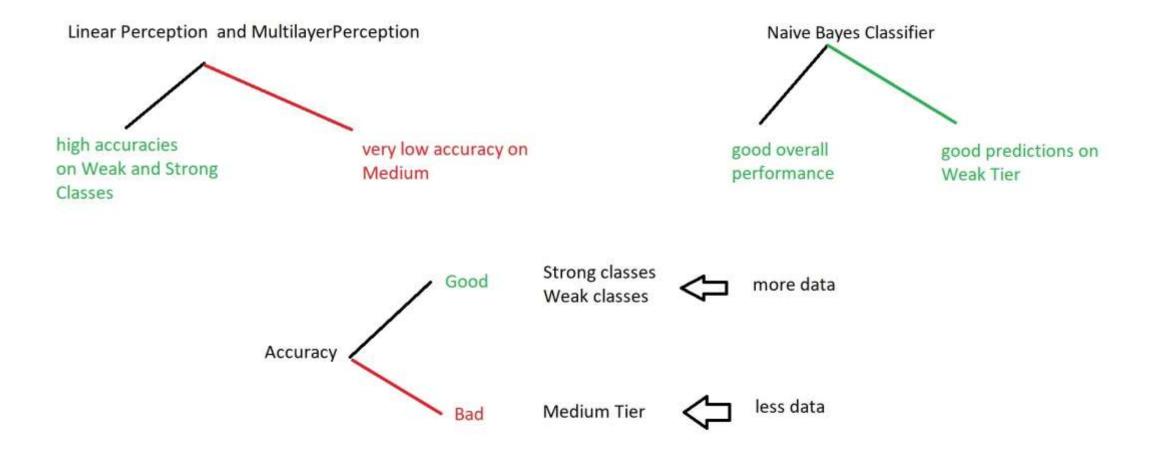
## Normalized Confusion Matrix showing percentage of correct predictions per class

	weak	medium	strong
weak	0.761905	0.166667	0.071429
medium	0.281250	0.125000	0.593750
strong	0.031250	0.031250	0.937500

Algorithmes utilisés



## Conclusion Neural network et Bayes Classifier





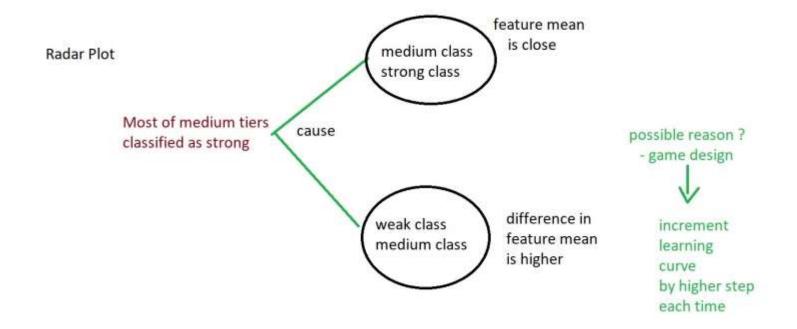






## Conclusion Neural network et Bayes Classifier

# problem solution Class Imbalance undersampling







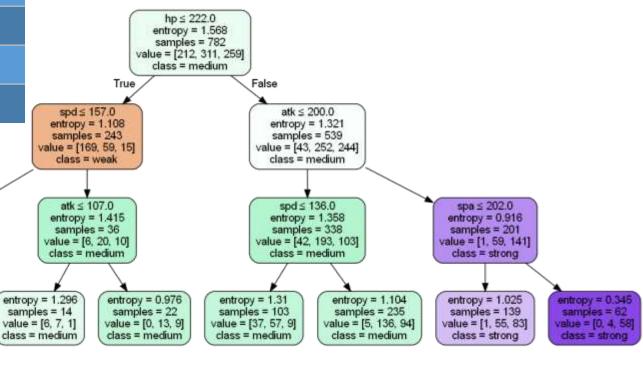




#### Résultats

Algorithme utilisé	Précision
Neural Network	0.622
Tree learning, max depth=3	0.599
Tree learning entropy max depth=5	0.666
Random forest, entropy, max depth=5	0.713
KNN n-neighbors=10	0.734
PCA normal dataset	0.725
PCA standardized dataset	0.751

Tree learning, max depth=3









Amélioration du data set



19

entropy = 0.578

samples = 162

value = [143, 17, 2]

class = weak

spe ≤ 150.0

entropy = 0.855

samples = 207

value = [163, 39, 5]

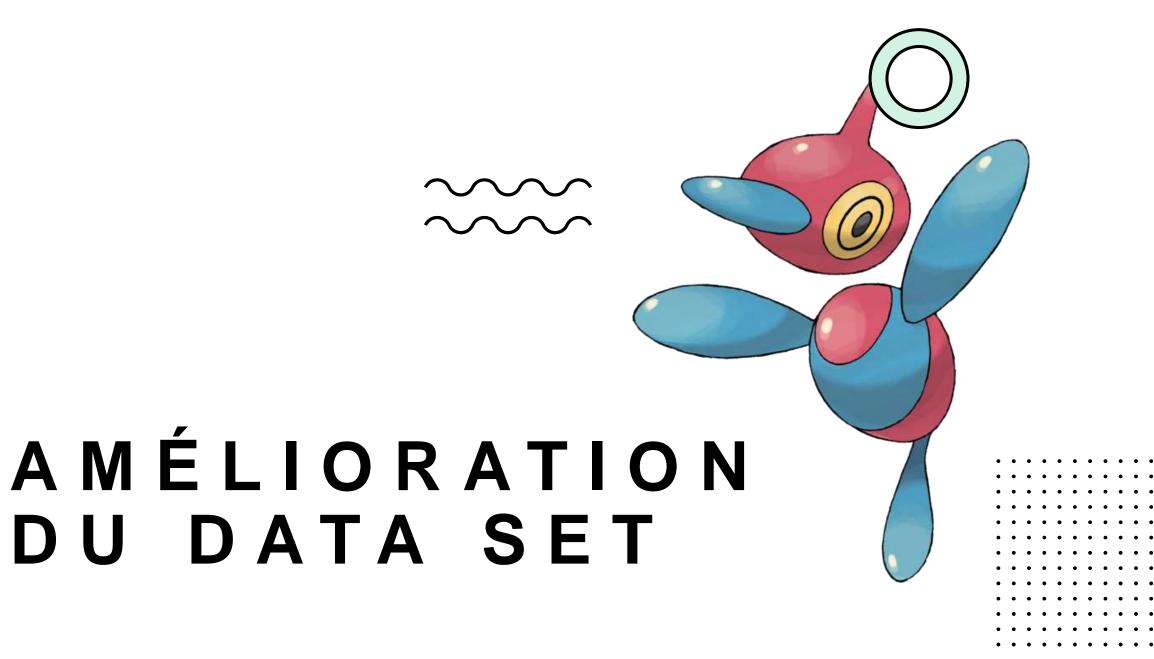
class = weak

entropy = 1.285

samples = 45

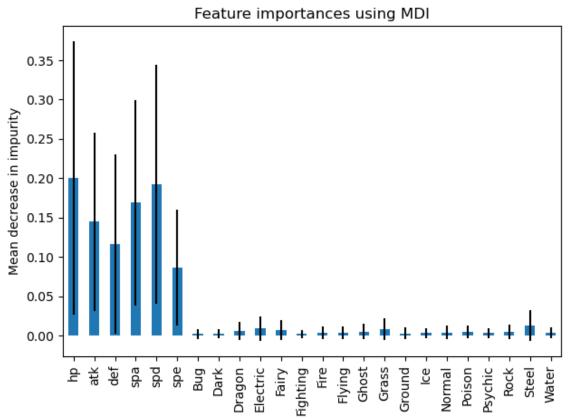
value = [20, 22, 3]

class = medium

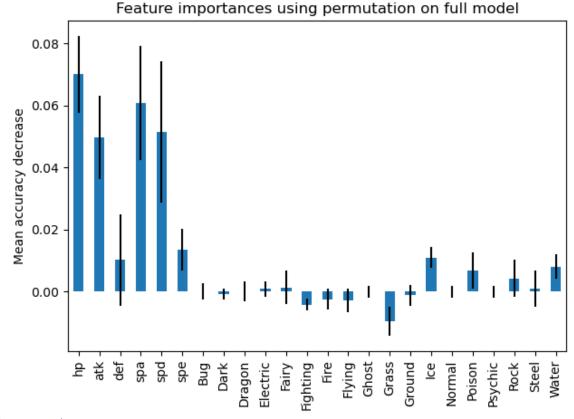


**D** U

## Déterminations des caractéristiques à utiliser



La diminution moyenne des impuretés compte le nombre de fois qu'une caractéristique est utilisée pour diviser un nœud, pondérée par le nombre d'échantillons qu'elle divise. On en retire l'importance de la caractéristique.



Rompt la relation entre la caractéristique et la cible. La baisse du score du modèle indique à quel point le modèle dépend de la caractéristique.

Les caractéristiques à utiliser sont : hp, atk, spa, spd

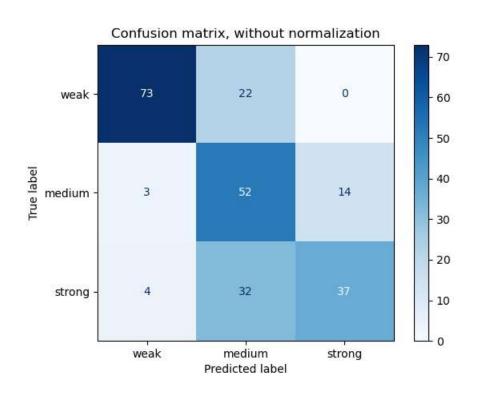


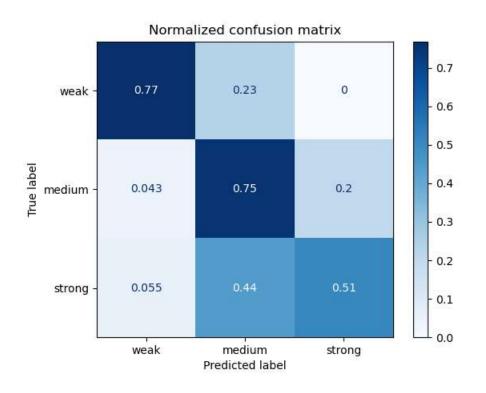






#### Utilisation de matrices de confusion





Une matrice de confusion mesure la qualité d'un système de classification. Chaque ligne correspond à une classe réelle, chaque colonne correspond à une classe estimée.

On remarque beaucoup de faux positifs pour la classe « Strong »



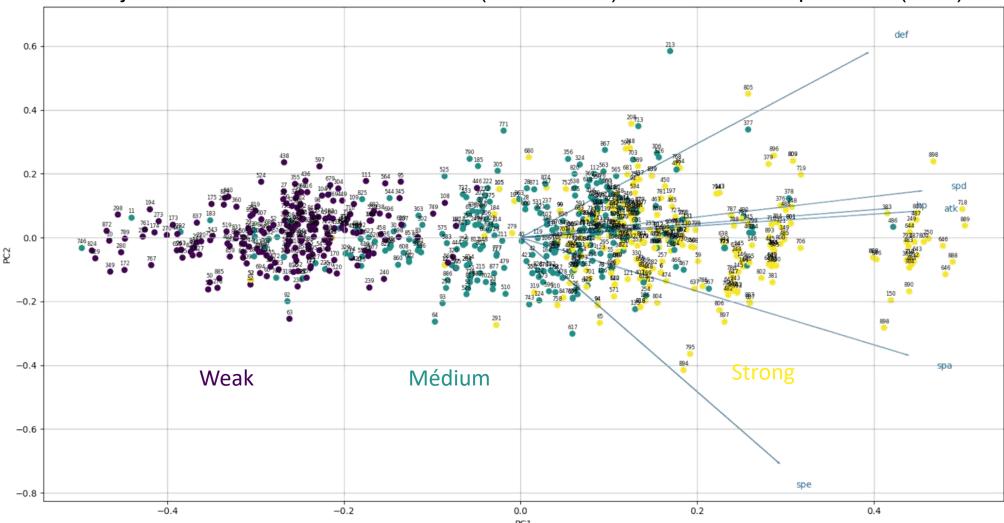






### Réduction des faux positifs

Projection sur deux axes du data set (standardisé) et variables d'importance (ACP)



Les caractéristiques importantes correspondent à celles vues plus tôt



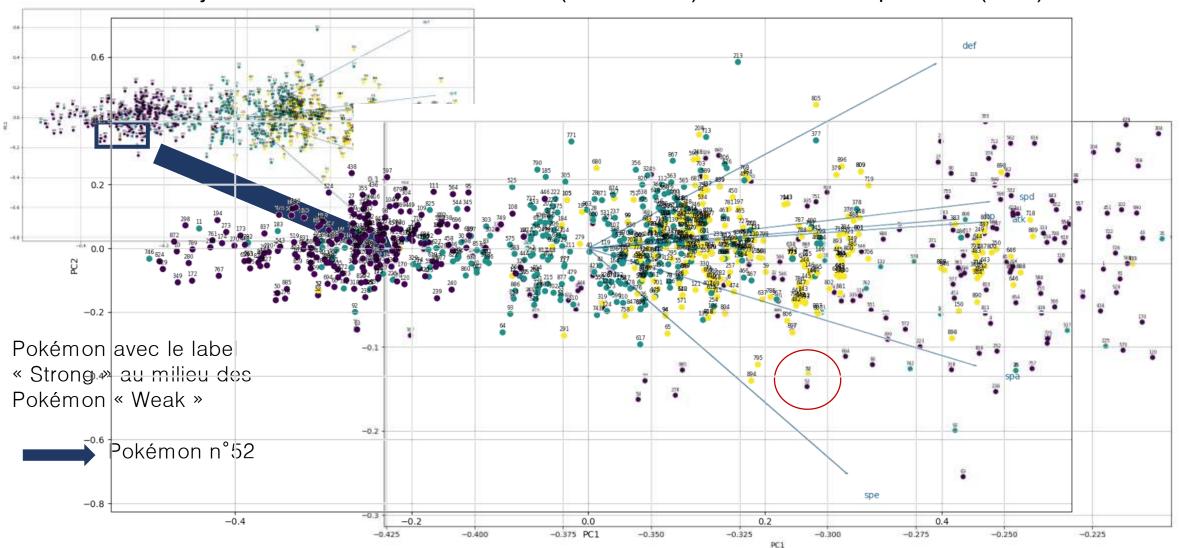






## Réduction des faux positifs

#### Projection sur deux axes du data set (standardisé) et variables d'importance (ACP)







Algorithmes utilisés





## Réduction des faux positifs

Pokémon n°52 : Miaouss



- Forme de base
- Tier: LC



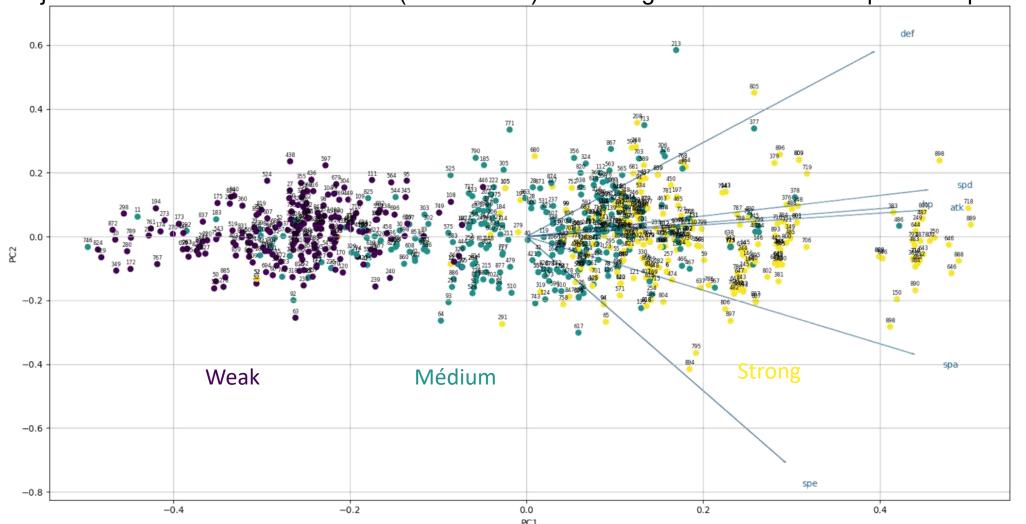
Enlever les formes Gmax pour réduire les faux positifs





### Meilleurs répartition des Pokémon dans les labels cibles

Projection sur deux axes du data set (standardisé) et affichage des variables d'importance par ACP







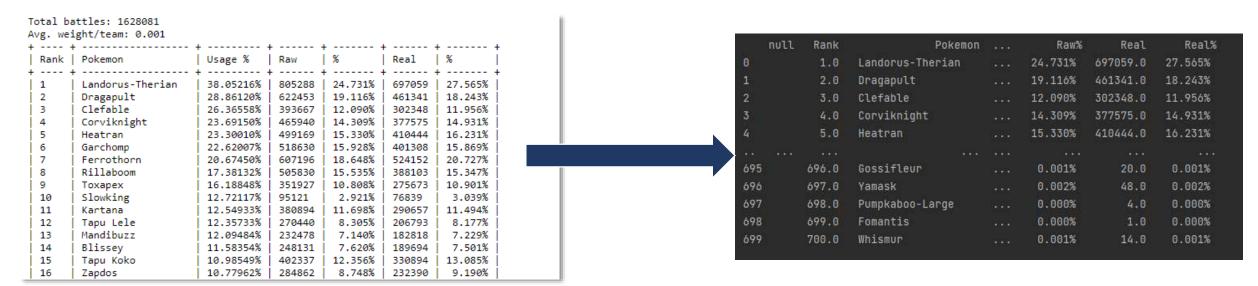






## Utilisation des statistiques d'utilisation

#### Données d'utilisation de chaque Pokémon dans un tier



On ne garde que les Pokémons étant beaucoup utilisés dans « Medium »

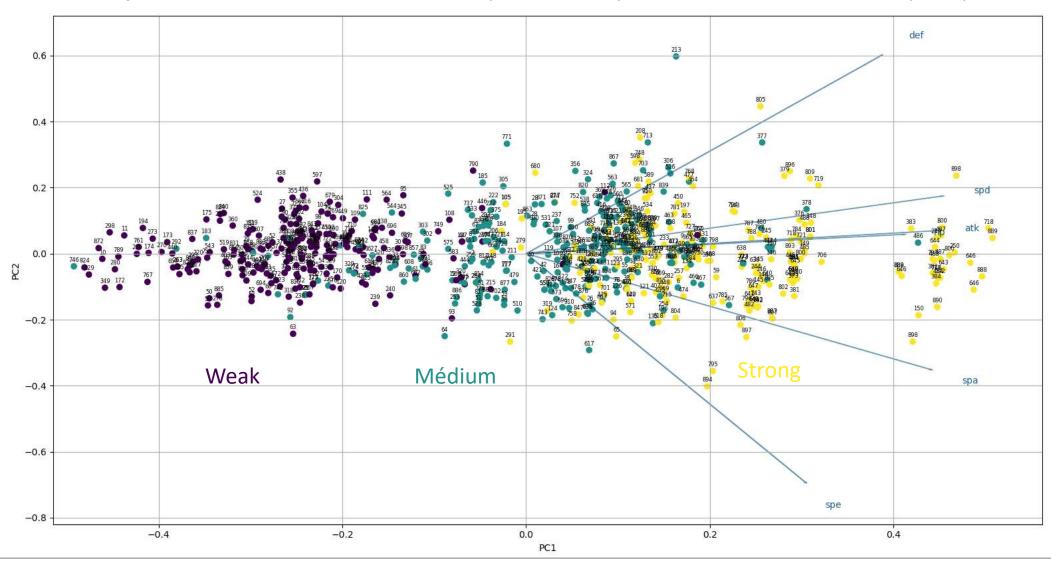






## Nouvelle projection après modification

Projection sur deux axes du data set (standardisé) et variables d'importance (ACP)







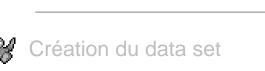




#### Nouveaux résultats

Algorithme utilisé	Ancienne précision	Nouvelle précision
Tree learning, max depth=3	0.599	0.716
Tree learning entropy max depth=5	0.666	0.786
Random forest, entropy, max depth=5	0.713	0.838
KNN n-neighbors=10	0.734	0.774
PCA normal dataset	0.725	0.815
PCA standardized dataset	0.751	0.803

- Les résultats sont améliorés
- La méthode random forest donne le meilleur résultat









#### Tests sur des Pokémons absents du data set

Hp:60 Atk: 40 Spa: 40 Spd: 60

Hp:64 Atk: 66 Spa: 81 Spd: 76

Hp:85 Atk: 115

Spa: 105

Spd: 80

Algorithme utilisé	Balignon	Prinplouf	Ohmassacre
Tree learning, max depth=3	Weak	Weak	Medium
Tree learning entropy max depth=5	Weak	Medium	Strong
Random forest, entropy, max depth=5	Weak	Medium	Strong
KNN n-neighbors=10	Weak	Medium	Strong
PCA normal dataset	Weak	Medium	Strong
PCA standardized dataset	Weak	Medium	Strong









### Statistiques d'un Pokémon en jeu



- Les statistiques des Pokémon en jeu ne sont pas équivalentes à celle de leur espèces
- Méthode de calcul des statistiques :

Pour les statistiques hors PV:

$$Stat = \left| \frac{\left( (Base + IV) \times 2 + \lfloor \frac{\lceil \sqrt{EV} \rceil}{4} \rfloor \right) \times Niv}{100} \right| + 5$$

Pour les PV:

$$PV = \left \lfloor rac{\left( \left( Base + IV 
ight) imes 2 + \left \lfloor rac{\left \lceil \sqrt{EV} 
ceil}{4} 
ight 
floor 
ight) imes Niv}{100} 
ight 
floor + Niv + 10$$

Générateur de team

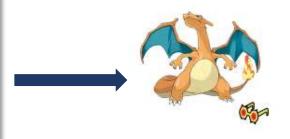


#### Set des Pokémon

```
"Charizard": {
 "Choice Specs": {
   "moves": [
     "Weather Ball",
     "Overheat",
     "Focus Blast",
     "Roost"
   "ability": "Solar Power",
   "item": "Choice Specs",
   "nature": "Timid",
   "evs": {
     "spa": 252,
      "spd": 4,
      "spe": 252
```

#### Sources:

- Format Json (source: https://play.pokemonshowdown.com/data/sets/gen8ou.json)
- Détaille les set les plus populaires d'un format



Charizard @ Choice Specs Ability: Solar Power

Level: 50

EVs: 252 SpA / 4 SpD / 252 Spe

IVs: 0 Atk

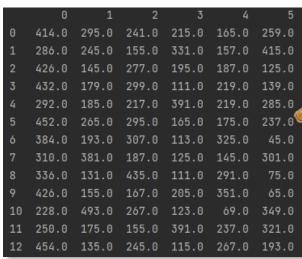
- Weather Ball

- Overheat

- Focus Blast

- Roost

- Statistiques de base + données des set = statistiques en jeu
- Utilisation de ces données pour produire des clusters représentant des archétypes de Pokémon en jeu
- Utilisation de la méthode K-mean (apprentissage non supervisé)





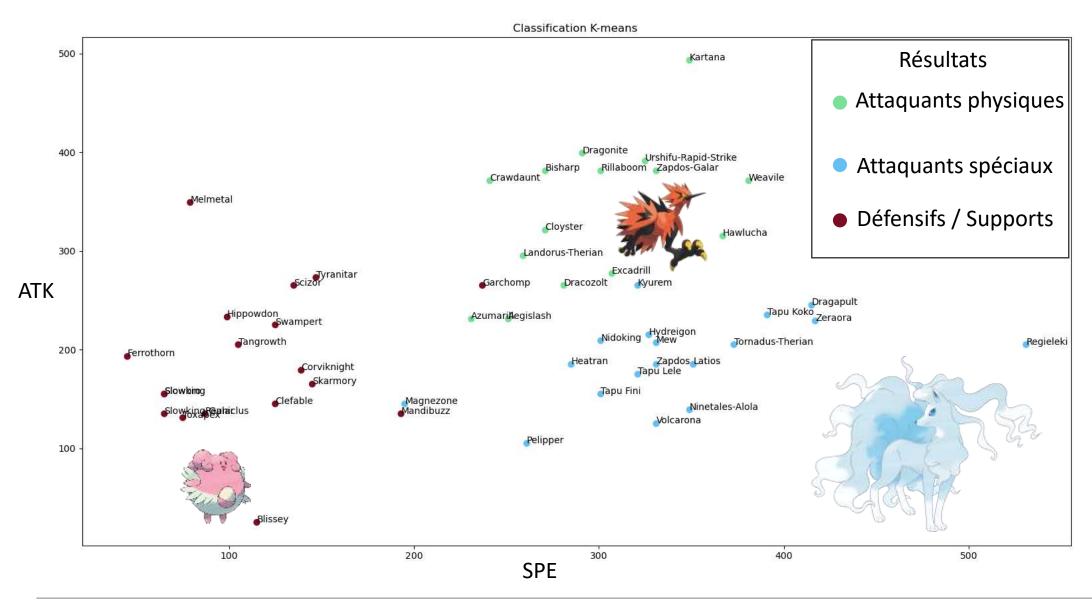








## Clustering











## Données d'utilisation détaillées de chaque Pokémon

#### Landorus-Therian

Raw count: 856584

Avg. weight: 0.00452981872172 Viability Ceiling: 89

+-----| Abilities | Intimidate 100.000%

Items

Leftovers 52.539% Choice Scarf 19.131% Soft Sand 8.531% Rocky Helmet 6.520% Choice Band 3.915% Focus Sash 3.767% Custap Berry 2.483%

Spreads
Jolly:0/252/0/0/4/252 9.315%
Impish:252/0/112/0/0/144 6.789%
Impish:252/4/252/0/0/0 5.747%
Jolly:0/252/4/0/0/252 5.437%
Jolly:4/252/0/0/0/252 5.364%

Impish: 248/0/252/0/0/8 3.874%

Other 63.472%

Other 15.207%

Other 3.114%

Moves Earthquake 97.023% U-turn 82.190% Stealth Rock 62.126% Toxic 41.388% Knock Off 26.317% Stone Edge 25.293% Defog 24.240% Swords Dance 13.603% Explosion 12.613%

Teammates
Ferrothorn +11.573%
Heatran +9.965%
Slowking +9.220%
Tapu Fini +4.285%
Slowking-Galar +4.139%
Bisharp +3.588%
Regieleki +3.531%
Kartana +3.420%
Urshifu-Rapid-Strike +3.296%
Dragonite +2.994%
Tapu Koko +2.910%
Dragapult +2.203%

Checks and Counters

Sources:

Amélioration du data set

Détaille l'utilisation de chaque Pokémon du tier

Utilisation des informations de teamates pour avoir des Pokémons qui synergisent entre eux











## Exemple de team générée



Landorus-Therian @ Rocky Helmet

Ability: Intimidate

Level: 100

EVs: 252 HP / 112 Def / 0 SpA / 0 SpD / 144 Spe

ImpishNature

- Stealth Rock

Earthquake

- U-turn

- Knock Off



Dragapult @ Leftovers Ability: Infiltrator

Level: 100

EVs: 0 HP / 0 Def / 252 SpA / 4 SpD / 252 Spe

TimidNature

- Hex

- Draco Meteor

- U-turn

- Will-O-Wisp



Clefable @ Life Orb Ability: Magic Guard

Level: 100

EVs: 252 HP / 252 Def / 0 SpA / 4 SpD / 0 Spe

BoldNature

- Calm Mind

Moonblast

- Soft-Boiled

Thunderbolt



Ferrothorn @ Leftovers

Ability: Iron Barbs

Level: 100

EVs: 252 HP / 80 Def / 0 SpA / 176 SpD / 0 Spe

CarefulNature

Spikes

- Knock Off

- Leech Seed

- Power Whip



Bisharp @ Black Glasses

Ability: Defiant

Level: 100

EVs: 0 HP / 4 Def / 0 SpA / 0 SpD / 252 Spe

AdamantNature

- Swords Dance

Iron Head

- Knock Off

- Sucker Punch



Heatran @ Leftovers

Ability: Flash Fire

Level: 100

EVs: 0 HP / 0 Def / 252 SpA / 4 SpD / 252 Spe

TimidNature

- Magma Storm

Earth Power

- Taunt

- Stealth Rock



2 Défensifs / Supports

2 Attaquants spéciaux

2 Attaquants physiques

#### Equipe avec un bonne synergie:

Bonne couverture défensive















## Conclusions et perspectives

#### Conclusions:

- Production de modèles pouvant estimer la puissance d'un Pokémon avec une précision d'environ 80%
- Utilisation et comparaison de plusieurs méthodes de machine Learning
- Affinage des résultats à l'aide de comparaison d'importance des caractéristiques, de matrice de confusion et de projections des données standardisées
- Utilisation d'une méthode de clustering afin de construire des groupes suivants des archétypes
- Génération d'équipes compétitives et équilibrées

#### Perspectives:

- Affiner le jeux de données pour améliorer les résultats en se basant davantage sur les utilisations en jeu
- Tester d'autres méthodes de classifications
- Ne pas utiliser de set préétablis dans la génération d'équipes et utiliser les données d'utilisation à la place

Algorithmes utilisés











## MERCI DE VOTRE ATTENTION

