# DataExplorationDraft1

July 14, 2017

# 1 Presentation et Exploitation des Données

Dans ce chapitre nous allons exploités les données mise en notre disposition par les autorités de l'ULPGL. Celles-ci sont issues du système d'information UAT (Univeristy Administrative Tool) et pour des raisons de confidentialité nous n'avons pas eu accès a toute la base des données nous avons juste fais une requete des donnes dont nous avons besoin pour notre étude et l'administrateur a executé une requete vers sa base des données et nous a fourni les données dont nous avions besoin pour l'etude sous forme d'un fichier csv (commat separted values). Comme souligné dans le chapitre premier ce chapitre se basera sur la methodologie CRISP-DM elle sera subdivisé en differentes sections: - L'exploration et la preparation des données - selection des algorithmes et leur execution - l'amelioratrion et optimisation des algorithmes source : Sklean Handbook Appendix 2

# 1.1 Exploration et la preparation des donness données

source: https://www.analyticsvidhya.com/blog/2016/01/guide-data-exploration/SUNIL RAY, JANUARY 10, 2016

les specialites affirment que 70-80 % du temps consacré à un projet dataMining est alloué à la phase de l'exploration et la preparation des données , il n' ya pas des racourcis pour cette phase et si on l'a pas bien effectué nous risquons de nous retouver entrain d'ameliorer l'exactitude de notre algorithme mais en vain nous serons toujours obligées de retourner à cette phase et toutes ces techniques de l'exploration des données pourrons nous venir en aide .

1. Les Etapes de la phase d'exploration ét la preparation des donnes Certaines des ces étapes sont mentionées sur la figure suivante ; source: http://www.saedsayad.com/data\_mining\_map.htm

En bref l'exploration des données consiste à se plonger dans le passée pour prédire l'avenir .Souvenenons nous que la qualité de notre entré determine la qualité de notre sortie, ces phases nous permettent d'ameliorer la qualité de notre entré en vue d'avoir une bonne sortie. Voici les étapes de cette phases:

- Identification des variables
- Statistique Descriptive
- Analyse Bi-varié
- Traitement des valeur maquantes
- Traitement des deviations ou outliers

- Transformation des variables
- creation des nouvelles variables

Comme nous l'avons soulignées dans le chapitre 1 ce processus est un processus iteratif et incremetale nous executerons cette phase 2 a 5 fois ou plus en vue d'avoir un bon modele

#### 1.2 Identification des Données et des Variables

Comme soulignées dans la phase d'introduction les données mise à notre disposition sont sous format csv et nous alons utilisé la librarie pandas de python pour faire l'analyse, nous utiliserons aussi d'autres libraies qui nous permetrons de faire les statistiques ainsi ques les visualisations : voici le code pour charger le librairies.

Nous venons de charger les donnes et nous pouvons remarquer à quoi ils ressemblent

```
Out [52]: (9606, 18)
```

Nous remarquons que les données sont stocké dans un e structure de type matricielle appelé dataframe. source : https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/dsintro.html#dataframe

un DataFrame selon la documentation officielle de pandas est une structure des données bidementionnel avec des colonnes des données des differentes types . Il peut etre compareé à une feuille de calcul excel ou une table dans SQL

la commande dataset.shape nous a permis de dire que notre emsemble d'apprentissage de depart comprend 9606 lignes et 22 colones! Analysons de plus pret les colones

chaque ligne comprend les information d'un étudiant pour une année Academique

1 IDENTIFICATION : contient une identification unique et anonyme d'un étudiant les noms et les matricules reeles des étudiants on éé cachées pour des raisons de confidentialites

```
2 BIRTHDAY : contient la date de naissance de chaque étudiant
```

- 3 NAME : contient le sexe de chaque étudiant
- 4 DIPLOMDATE : L'anné d'optiention du diplome
- 5 DIPLOMTYPE: le type de diplome
- 6 DIPLOMMENTION: mention de diplome
- 7 DIPLOMPERCENTAGE: le pourcentage du diplome
- 8 DIPLOMSECTION: la section du diplome
- 9 DIPLOMOPTION: l'option
- 10 DIPLOMPLACE: l'endroit d'optention du diplome
- 11 SCHOOL: l'ecole de provenance
- 12 SCHOOLPROVINCE : la province de provenance
- 13 SCHOOLCODE : code de l'ecole
- 14 SCHOOLSTATUS: le status de l'ecole (privaté, publique, conventioneé,...)
- 15 ACADYEAR : l'annéé academique '
- 16 PERC1 : poucentage en premiere session

17 MENT1 : mention en premier session 18 PERC2 : pourcentage en seconde session 19 MENT2 : mention en seconde session

20 FAC : la faculté 21 OPT : l'option

22 PROM: la promotion

Comme nous pouvons le constater les colonnes 1-14 regrogent les informations que chaque étudiant donné à son instcription , ils constituerons nos variables d'entres les restes seronts utilisées pour constituer notre variable de sortie

Nous l'avons aussi signales que chaque ligne comprend les information d'un étudiant pour une année academique . Pour mener bien notre anyse nous alons grouper les information de chaque etudieant en une lignee

nos données seront groupé selons les variables d'entrees ensuites les donnés de sorties serot groupes selon une fonction d'aggregation predefinie

Nous allons premierement faire une analyse univarié sur les données en entrees!

Avant la phase de traitement des donnés regardons notre ensemble pour enlever les colonnes sans informations consoiderables.

Nous avons ecrit une function qui nous donnes un pourcentrage des valeurs maquantes pour chaque collones et de prime à bord nous allons supprimer certaines colonnes qu ne comportent pas des informations.

Out[6]:	BIRTHDAY	0	
	DIPLOMDATE	98	
	DIPLOMPLACE	98	
	SCHOOLSTATUS	0	
	DIPLOMPERCENTAGE	0	
	SCHOOLPROVINCE	0	
	FAC	0	
	ACADYEAR	0	
	DIPLOMMENTION	99	
	SCHOOLCODE	70	
	PERC1	55	
	PERC2	36	
	DIPLOMOPTION	0	
	OPT	0	
	SCHOOL	5	
	NAME	0	
	DIPLOMSECTION	0	
	MENT1	0	
	PROM	0	
	MENT2	24	
	IDENTIFICATION	0	
	DIPLOMTYPE	0	
	Name: % of missing	r dtung.	· · ·

Name: % of missing, dtype: int64

Avec cette table nous remarquons que 4 colones ne nous servirons à riens dans la suite car elles disposent de plus de  $70\,\%$  des valeurs maquantes et nous devons les suprimées avant de continuer notre analyse

Nous pouvons remarquer que notre ensemble d'apprentissage change de dimenssion et (7216,22) à (7216,18)

les colonnes en entrée deviennent les 10 premiers colonnes

Pour une premiere approche nous allons grouper notre ensemble en fonction des données en entré et ensuite ecrire une functuion qui va groupper les donnes de sortie

```
Out[35]: (9606, 18)

voici la function qui va grouper les données de sortie

Out[37]: (4715, 8)
```

apres groupement en fonction des matricules nous venons de remarquer que notre ensemble comprend 4715 rows et 18 columns et c'est sera notre ensemble pour notre étude cette ensemble est subdivisé en variables d'entré et variables de sortie!

```
Out[24]: (4715, 10)
```

Nous allons afficher notre ensemble d'enntre et de sortie ici

Nous venons de finir avec la presentation des nos données nous allons maintenant debuter avec la phase d'analyse promremendite des donnés que nous avons en entré et ensuite nous fairons une analyse des données en sortie en enfin analyse les donnes des sortie combinées à celles des données ?

### 1.2.1 Analyse des données

Cette phase comprend une analyse statistique bivarié et univarié nous visualiserons les résultat à l'aide des graphiques . Dans cette partie nous utiliserons beaucoup plus la statistique descriptives et inferentielle.

Comme nous pous pouvons le remarquer notre ensemble d'apprentissage comprend à la fois des données numeriques (continues ) ainsi que des données discrètes categories. voici comment nous allons procèder

#### **Statistique Descriptive**

- 1. variable Numériques ou continues: Pour les données continues nous allons essayer de comprendre la tendence et la dispertion des nos variables .les metriques utilisées sont sur la figure suivante: En bréf nous allons éxaminer le moyenne , le mode , l'ecart-type et la variance , nous conterons aussi les variables nous fairons les visualisations avec des boxplot! cette étape nous sera aussi utile dans le traitement des valeur maquantes et des outliers!
- 2. variable categorielle ou quantitative Pour les données discrètes nous aloons les tables des frequences pour comprendre la distrubution de chaque categorie nous pour aussi voir le pourcentage de chaque categorie, les histogrammes et bar chart seront utilisées.

Analyse Bivariée c'est une technique d'analyse statistique des données, consistant à découvrir la relation pouvant exister entre 2 variables dans le but de tester l'hypothèse d'association et de causalité entre 2 variables !Par exemple dans notre anlyser nous allons essayer de voir la relation existant entre le choix de la faculté de le pourcentage du diplome à l'exetat. Elle se deroule en 4 étapes : - Définition de la nature des rélations - Identification et direction des rélations - Determination si la relation est important du poinr de vue statistique(Intervalle de confiance) - Detarmination de La force de relation

Source: Becker, William. Uncertainty propagation through large nonlinear models. Diss. University of Sheffield, 2011. de Smith, M. J. "STATSREF: Statistical Analysis Handbook-a web-based statistics." (2015).

Nous effecurons cette analyse à 3 niveau : 1. Variables Continues et categorielle ou quantitatives Pour effectuer cette analyse nous utiliserons le test ANOVA (Analyse of variance):

[formule et decision] 2. variable Categorielles et Cateorielles

Pour ces types des données nous allons effectué le test de chi carré: Le chi carré est un test statistique conçu pour déterminer si la différence entre deux distributions de fréquences est attribuable à l'erreur d'échantillonnage (le hasard) ou est suffisamment grande pour être statistiquement significative.

Ho - est, comme son nom l'indique, une hypothèse qui postule qu'il n'y a pas de différence entre les fréquences ou les proportions des deux groupes elle est considére comme hypothèse nulle.

Si la différence entre les deux distributions est réduite, l'hypothèse nulle sera acceptée. Si la différence est grande, l'hypothèse nulle sera rejetée. Dans ce dernier cas, on parlera d'une différence statistiquement significative parce que l'écart entre les deux distributions est trop important pour être expliqué par le hasard seulement : une différence réelle existe donc. [Inserrer la formule]

#### 3. Variables Continues et Continues

Pour les variables continues on utilise cherche la correlation et pour notre travail nous allons utilisée le coeficient de correlation de pearson: Les coefficients de corrélation permettent de donner une mesure synthétique de l'intensité de la relation entre deux caractères et de son sens lorsque cette relation est monotone. Le coefficient de corrélation de Pearson permet d'analyser les relations linéaires et le coefficient de corrélation de Spearman les relations non-linéaires monotones. Il existe d'autres coefficients pour les relations non-linéaires et non-monotones.

Signalons que python dispose des mutiples librairies pour effectuer ces genres d'analyse. Commencons par l'analyse des données univariés sur les variables d'entré

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 4038 entries, 0 to 4037
Data columns (total 10 columns):
IDENTIFICATION
                    4038 non-null int64
                    4038 non-null object
BIRTHDAY
                    4038 non-null object
NAME
                    4038 non-null object
DIPLOMTYPE
                    4038 non-null float64
DIPLOMPERCENTAGE
                    4038 non-null object
DIPLOMSECTION
                    4038 non-null object
DIPLOMOPTION
                    4038 non-null object
SCHOOL
                    4038 non-null object
SCHOOLPROVINCE
```

SCHOOLSTATUS 4038 non-null object dtypes: float64(1), int64(1), object(8)

memory usage: 315.5+ KB

Nous remarquons que nous données en entré dispose des 10 colones avec variables quantitatives et qualitatives,

- 1. Variables continues
- a. Attribue Date

Type: String

Pour nous faciliter la tache nous allons remplacer la date de naissance de chaque individu par son age a ce moment ci et ainsi obtenit un attribue continue de plus.

Valeurs Maquantes : Oui , ils sont causées par des erreurs à l'entré

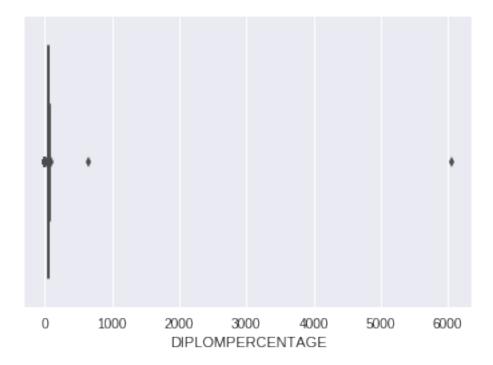
Out[24]: 7

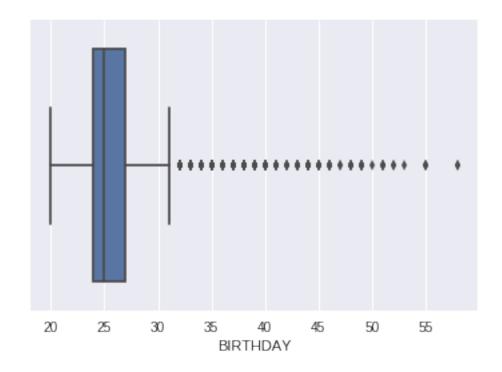
Out[73]: 4038

Out[76]: 0

Solution: Ils sont remplace par la moyenne comme leur proportion est insignifiant

Ce tableau decrit toutes les informations possibles sur les données continues et de prime à bord nous sommes à mesure de constater certaines incoherences sur les diplome percentage qui on un maximun de 6053 et un minimum de 0 qui est vraiment impossible car le diplome en RDC doi etre compris entre 50 et 100 % !Nous allons visualisé ces inchoherence de plus prêt avec des boxplots.

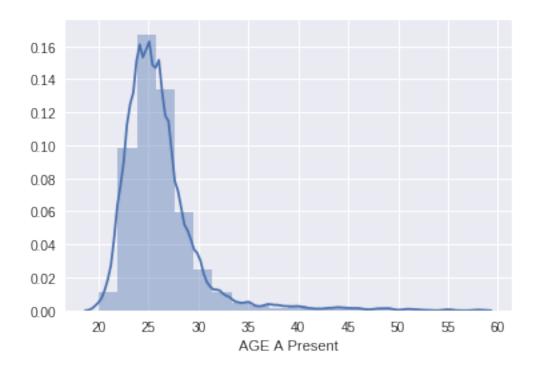




Au vu de ces courbes nous remarquons que l'attribue diplome percentage dispose de beaucoup des deviations.

Mais l'attribue Bithday a une distribution presque normale

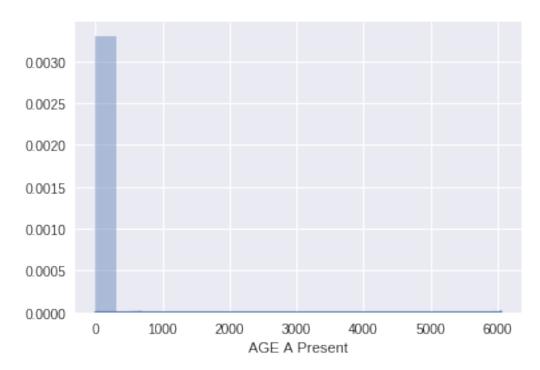
Out[36]: <matplotlib.axes.\_subplots.AxesSubplot at 0x7fb771ca6410>



Nous pouvons facilement voir que l'age a une distribution presque normale. NB: change norm hist to 1 to see count

regardons de plus pret celui du diplome percentage

Out[128]: <matplotlib.axes.\_subplots.AxesSubplot at 0x7f1a8e854150>



A cause des dispertions nous ne pouvons pas bien visualis la distribution. essayons d'isoler les distibution pour voir de plus prét les données .

### Out[98]: 34

Nous remarquons que nous avons 29 échantillons avec des valeur hors normes nous allons les normaliser dans la phase de préparation

**Variables qualitatives ou categorieles** Pour chaque attriblue nous alons faire de count plot voir les diffrerents valeurs

Out[39]: H 2771 F 1944

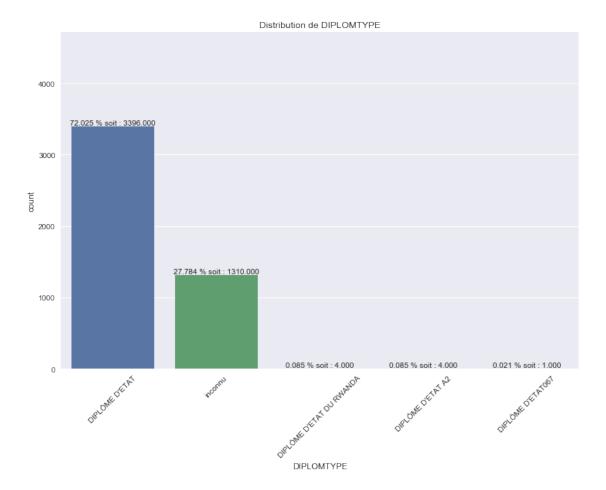
Name: NAME, dtype: int64

Nous pouvons remarqué facilement avec cete comande la repartition des sexes!



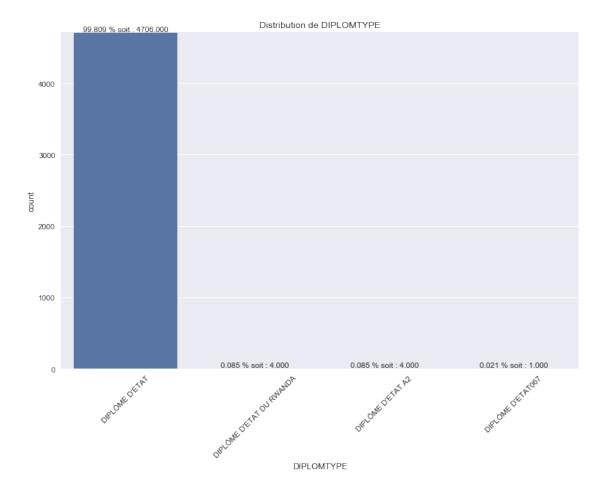
Voici la repartition de sexes dans notre ensemble d'apprentissage on peut aisement constater qu'il n'est pas si desequilibré que ça!, le genre est vraiment respecté avec 41% dés nouveaux étudiant etant de sexe feminin.

Attribue : Diplome Type



Nous pouvons remarquer que notre dataset contient plus de 70% d'element avec le diplome d'etat et 26 avec un diplome type inconue nous allons traaiter cela à la suite et quelque echantillon avec des diplomes du Rwanda et d'autre avec des anciens diplomes, les individus dont le diplomé type sont inconu serons consideré comme diplome d'etat, donc nous pouvons le remplacer par le diplome d'etat.

Out[50]:	DIPLÔME	D'ETAT			470	)6
	DIPLÔME	D'ETAT	A2			4
	DIPLÔME	D'ETAT	DU	RWANDA		4
	DIPLÔME	D'ETATO	067			1
	Name: Di	IPLOMTY	PE.	dtvpe:	int64	



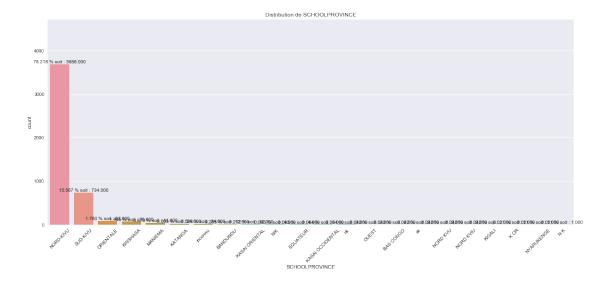
# Attribue Diplome option et Diplome Section

### Out[104]: 90

Nous avons plus de 90 sections

une chose importante à remarquer au niveau des attribues 'DIPLOMOPTION' et 'DIPLOM-SECTION' sont tres desorganisées il faut bien les oragniées dans la phase de préparation des données

Attribue School Province



Avec cette image nous pouvons aisement constater que 63 % des étudaints de l'ulpgl proviennent de la province du nord kivu mais il ya une autre categorie qui provient du sud KIVu soit 15%

### Attribue SCHOOL ET SCHOOL STATUS

Pour une bonne visualisation on peut prealablement transformer les colones en minuscule Nous avon un attribue avec 1285 categories differentes ... Nous devons les analyser en details

Out [46]:	inconnu	3833
	catholique	289
	protestant	260
	privé	170
	publique	152
	musulman	6
	kimbanguiste	3
	autodidacte	2
	N COHOOT OT ATT	TTO -1+

Name: SCHOOLSTATUS, dtype: int64

ces attribues aussi necessite un nettoyage et une bonne reparation Nous allons creer une branches à part pour le traitement de ces valeurs pour les diplomes section et diplome option

les collones que nous allons traiter sont school ,schoolstatus, dilpomesection,diplomeoption

Out[78]:	IDENTIFICATION	DIPLOMSECTION		DIPLOMOPTION	\
0	45	PEDAGOGIEQUE		PEDA GENERALE	
1	215	SCIENTIFIQUE		MATH-PHYSIQUE	
2	343	SCIENTIFIQUE		MATH PHYSIQUE	
3	356 E	CONOMIE ET COMMERCE		ECONOMIE	
4	429	TECHNIQUE	COMMERCIALE ET	ADMINISTRATIVE	
	SCHOO	L SCHOOLSTATUS			
0	INSTITUT MAENDELE	CO inconnu			
1	INSTITUT VUNG	I inconnu			
2	INSTITUT FARAJ	JA inconnu			
3	ESISE/GISENY	'I inconnu			
4	C,S, UMOJ	JA inconnu			

Nous allons sauvergarder cet nouveau dataframe dans un fichier csv et creer une notebook à part pour le traitement et le raffinement de ces collones

**Nettoyage des attribues bruitées** Nous avons pu remarquer dans la phase de precedante que certaines attribues ont des valeurs très desorganisées et vraiment dispersé et ce qui a une mauvaise influance sur le calcul de l'entropie et ainsi sur les algorithmes du Machine Learning . Nous pouvons aisement constater que ce problèmes est du à des fautes d'orthographes commise lors de la phase de saisie des données et ainsi pour countinues nous devons essayer de corriger ces erreurs et bien organisé les données . Voyons d'abord en chiffre comment cela se presente

Attribue Diplomes sections

#### Out[42]: 101

Avec cette commande nous remarquons que cette attribue dispose de 101 valeurs disctinctes qui c'es qui es impossible pour la valeur de diplome section

voyons un peu en details ce qui contient cette attribue

Dans cette simple description nous remarquons que les valeurs on été mal saisi comme par example les valeurs suivantes : 'TECSC', 'Techniqe', 'TECHN IQUE',technique','TCH' qui sont saisie pour la meme et unique section 'techniques' mais avec differentes erreurs d'orthographe

cela n'est qu'un example des differentes valeurs mal orthographiées presente dans notre ensemble d'etude

ce genre d'erreur de notation à pour consequence le fait qu'il font augmenter l'entropie de nos colonnes et ainsi penalisent nos algoritmes surtout lorsqu'on travaille avec les arbres de décisions nous avons procéde à un nettoyage automatique qui a consisté en un groupement des valleurs proches en utilisant la distance de leveinstein :(source : leveinstein) et le cllustering par l'agorithme d'affinity propagation, et ainsi qu'un nettoyage manuelle pour arranger les données à la fin de cette phase nous avons obtenus des données moyenement propres et bien netoyer avec un entropie faibe. Nous pouvons le remarquer dans l'ensemble d'apprentissager suivant que ces données sont bien grouper.

Out[36]: protestant 1370 catholique 1305

```
publique 726
inconnu 691
privé 536
autodidacte 44
musulman 38
kimbanguiste 5
```

Name: SCHOOLSTATUS, dtype: int64

```
Out[7]: protestant
                         1370
        catholique
                         1305
        publique
                          726
        inconnu
                          691
        privé
                          536
        autodidacte
                           44
                           38
        musulman
        kimbanguiste
                            5
```

Name: SCHOOLSTATUS, dtype: int64

Nous pouvons maintenant combinner cette ensemble avec notre ensemble d'apprentissage de départ et ainsi continuer nore anlyse univarié poour les collones avec des varaibles qualitatives

```
      Out[162]:
      protestant
      1370

      catholique
      1305

      publique
      726

      inconnu
      691

      privé
      536

      autodidacte
      44

      musulman
      38

      kimbanguiste
      5
```

Name: SCHOOLSTATUS, dtype: int64

Nous allons enfin continuer avec notre anlyser univarié pour les attribues nouvellement nettoyer

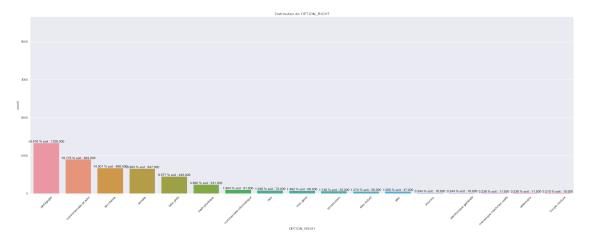
**Attribue SCHOOLSTATUS** Dans cette figure nous pouvons remarquer aisement que 29% des étudiants proviennent des écoles dites protestantes , 27% viennent des écoles catholiques , 11% des écoles privé , 15 des écoles publiques mais aussi il ya des étudiants venant des autodidactes , ceux provenant des écoles musulmanes et kibanguistes mais en proportion vraiment négligeable

**Attribue OPTIONRIGHT** Nous allons maintenant nous attaquer à l'attribue option du diplome qui contient les valeurs de l'option du diplome de 'étudaint'

Essayons de voir de plus pret combien des valeur distinctes il dispose

#### Out[32]: 33

Nous pouvons aisement remarquer que les étudiants de notre étude proviennent des 33 écoles differentes



Dans cette figure nous pouvons remarquer que la majeure partie des étudiants de notre études proviennent de la section pedagogique avec enivoront 28% ensuite vienne la section commerciale et administrative avec 19%, suivent sociale avec 13%, scientifique bio-chimie avec 14% ensuite viennent autres differentes options avec des valeurs inferieurs à 5%

**Attribut School** cette attribue comprend les valeurs de l'ecole de provenance des nos finaliste combiné avec l'attribue school status il joue un role important dans notre étude.

voyons d'abord combien des valeurs differentes il comprend:

### Out[13]: 594

nous pouvons aisement remarquer que les eleves proviennent de 594 écoles differentes dans l'image qui va suivre nous allons visulaise les écoles les plus representées

Nous pouvons remarquer aisement que le top 10 des école de provenance est constituer de grandes écoles de la ville de Goma avec l'institut metanoia et le college mwanga en tete de liste avec l'institut mwanga et metanoia en tete de liste avec 15% chacun ensuite vienne l'institut bakanja avec 6% ensuite vienne maendelo, le lycée sainte ursule et l'institut de Goma avec 6%, 5% et 5 % respectivement et d'autres éecole se partagent le reste de 50%.

Pour finaliser l'analyser univarrié des nos données en entrée nous allons jetter un coup d'oeil sur la colonne Fac qui contient la faculté choisie par l'etudiant.

Out[8]: Faculté des Sciences Économiques et de Gestion	1549
Faculté des Sciences et Technologies Appliquées	903
Faculté de Droit	896
Faculté de Santé et Développement Communautaires	758
Faculté de Médecine	242
Faculté de Psychologie et des Sciences de l'Éducation	227
Faculté de Théologie	140
Name: FAC, dtype: int64	

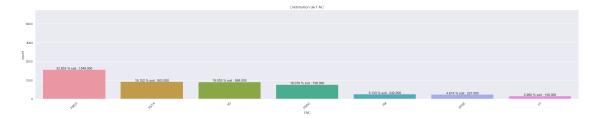
Nous allons remplacer les non des facultées par leurs abreviations respectifs

/Users/espyMur/Desktop/Memory-WorkingDir/memoryVenv/lib/python2.7/site-packages/pandas/core/inde A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame

See the caveats in the documentation: http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#self.\_setitem\_with\_indexer(indexer, value)

```
Out[10]: FSEG 1549
FSTA 903
FD 896
FSDC 758
FM 242
FPSE 227
FT 140
```

Name: FAC, dtype: int64



Dans ce tableau nous remarquons la distribution des valeurs pour l'attribue faculté des étudiants: - FSGEG: 32,8% - FSTA: 19,153% - FD:19% - FSDC:16% - FM:5% - FPSE: 4% - FT:3% Nous pouvons maintenant passer à l'analyse bi-varié

Statistique Bivariée Dans cette partie nous allons nous allons effectué une analyse bivariée entre les attribues en entrée et les attribues en sortie , pour une premiere approche nous allons faire une analyse entre la faculté choisie et les differentes variables d'entres de notre ensemble d'apprentissage dans la seconde approche nous essayerons de le faire la meme chose pour le autres variables de sortie. voici le differentes combinaisons que nous allons effectuer: 1. FAC-Diplome Province : Pour voir la relation entre la faculté et la province d'origine de l'etudiant 2. FAC-DIPPOURCENTAGE: Pour voir la relation entre la faculté et la pourcentage obtenu à l'exetat 3. FAC-AGE: Pour voir la relation entre l'age de l'etudiant et la FAC 4. FAC-DIPLOMEOPTION: Pour voir la relation entre la faculté et l'option du diplome 5. FAC-SEXE: Pour la relation avec le sexe des étudiants 6. FAC-SCHOOL: pour la relation entre l'ecole de provenance la fac 7. FAC-SCOOLSTATUS : pour la relation entre le status de l'ecole de la FAC

FACULTE DIPLOME PROVINCE

- 1. Definition et Nature de la relation: Nous allons essayer de decouvrir la relation existante entre la province de l'ecole et le choix de ma section
- 2. Pour determiner le type nous allons utiliser le test de chi-carré qui nous permettra de trouver la force de la cette relation

Notre hypothèse est la suivante est la suivante : il n'yas pas de relation etntre la province du diplome et la section coise

Nous nous somme servie d'une classe specialisé qui contient les methodes qui nous permettrons de conduire notre test statistique

Prèmierement nous allons cherche la table de contigence qui nous montre comment nos valeurs se repartissent en terme des section

#### Out[128]: SCHOOLPROVINCE

BANDUNDU	2.298197			
BAS CONGO	0.383033			
EQUATEUR	0.766066			
K OR	0.191516			
KASAI OCCIDENTAL	0.574549			
KASAI ORIENTAL	1.915164			
KATANGA	4.596394			
KIGALI	0.383033			
KINSHASA	13.406151			
MANIEMA	7.852174			
NORD-KIVU	708.610817			
NYARUKENGE	0.191516			
ORIENTALE	15.895864			
OUEST	0.383033			
SUD-KIVU	140.956098			
inconnu	4.596394			
Name: FSTA, dtype:	float64			

Dans ces 2 tableau nous avons les differentes tables l'une c'est pour les valleurs observées et l'autre c'est pour les valeurs attendu ainsi avec ces valeurs nous pouvons trouver la valeur du test statistique chi-carrée ensuite la comparée avec notre valeur critique et ensuiste verifier si nous pouvons confirmé ou infimé notre hypothèse nulle

Out[124]: ('It indicates that the relationship between the variables is significant at confidence 0.95)

Out[125]: 113.1452701425554

Notre valeur critique est de 113,14

et notre valeur du test statistique est donnée par :

lorque nous comparons ces 2 valeurs nous remarquons que notre valeur de chi2 est superieur à notre valeur critique et tombe dans la region de rejet de notre hypothèse nulle et ainsi celle est rejetée et ainsi nou concluons avec 95% de certitude que notre hypothèse alternative est vrai: il ya une relation entre la province et la faculté en d'autre terme ayant un nombre des étudiant venant d'une province nous pouvons predire la faculté choisie.

Mais cette relation est à prendre avec reserve car les données sont inegalement repartie entre les provinces!

Nous pouvons remarquer les résultat des nos analyser dans cette figure.

FACULTE DIPLOMEOPTION

nous allons refaire la meme analyse que pour le point precedant!!

Out[147]:	OPTION_RIGHT	agrecole	agro	nomie	bati	ment	bio-chimi	.e \			
	FAC	4		0		0		٠			
	FD	1		0		0		28			
	FM	1		1		0	11				
	FPSE	0		0		0	4.4	4			
	FSDC	1		0		0	11				
	FSEG	1		0		1	15				
	FSTA	5		2		2	24				
	FT	0		1		0		6			
	OPTION_RIGHT	commercial	le in	format	ique	commr	merciale e	t ad	m const	ructio	on \
	FAC										
	FD				12			6	2		0
	FM				4				5		0
	FPSE				0				2		0
	FSDC				1			3	1		0
	FSEG				63			72	4		3
	FSTA				11			5	9	4	48
	FT				0			1	0		2
	OPTION_RIGHT	coupe cout	ure	diet	econ	omie		:	machine	outil	\
	FAC	•									
	FD		3	0		1				0	
	FM		0	0		0				0	
	FPSE		2	0		0				0	
	FSDC		10	2		0				0	
	FSEG		4	0		1				0	
	FSTA		0	0		0				7	
	FT		0	0		0				0	
	OPTION_RIGHT	math_nhwsi	alle	mac o	ana	mecan:	iane machi	nac	outile	nutr	\
	FAC	madii piiybi	que	mee 8	CIIC	mccan.	ique maciri	.IICB	OUUIID .	iiuui	`
	FD		10		3				0	1	
	FM		13		0				0	14	
	FPSE		2		0				0	0	
	FSDC		11		0				0	47	
	FSEG		42		2				0	6	
	FSTA		149		64				11	1	
	FT		4		0				0	3	
	11		1		J				Ü	J	
	OPTION_RIGHT	pedagogie	rel	ations	publ	iques	secretar	iat	sociale	\	
	FAC										
	FD	327				0		0	169		
	FM	48				0		1	27		
	FPSE	189				0		0	16		
	FSDC	290				0		0	187		
	FSEG	270				1		5	184		
	FSTA	114				0		2	51		

	OPTION_RIGHT	vétérinaire	)								
	FAC										
	FD	(									
	FM	4									
	FPSE	(									
	FSDC	5									
	FSEG	1									
	FSTA	(									
	FT	1	L								
	[7 rows x 30	columns]									
Out[148]:	OPTION_RIGHT FAC	agrecole a	agronomie	bati	iment	bio-	chimie \				
	FD	1.710286	0.760127	0.57	70095	126.	561188				
	FM	0.461930	0.205302	0.15	53977	34.	182821				
	FPSE	0.433298	0.192577	0.14	14433	32.0	064051				
	FSDC	1.446872	0.643054	0.48	32291	107.0	068505				
	FSEG	2.956734	1.314104	0.98	35578	218.	798303				
	FSTA	1.723648	0.766066	0.57	74549	127.	549947				
	FT	0.267232	0.118770	0.08	39077	19.	775186				
	OPTION_RIGHT FAC	commerciale	e informat	ique	commn	nercia	ale et ad	lm const	ruction	\	
	FD		17.29	2895			169.69840	9 10	.071686		
	FM		4.67	0626			45.83372	22 2	.720255		
	FPSE		4.38	1124			42.99278	39 2	.551644		
	FSDC		14.62	9480			143.56182	24 8	.520467		
	FSEG		29.89	5864			293.37370	)1 17	.411877		
	FSTA		17.42	7996		:	171.02417	78 10	.150371		
	FT		2.70	2015			26.51537	76 1	.573701		
	ODELON DIGUE		•					,		,	`
	OPTION_RIGHT	coupe coutu	ire d	iet	econom	nie	• • •	macn	ine outil	,	\
	FAC	2 (40)	204 0 000	001	0 0000	\C 1	• • •		4 000000		
	FD	3.6106			0.3800		• • •		1.330223		
	FM	0.9751			0.1026		• • •		0.359279		
	FPSE	0.9147			0.0962		• • •		0.337010		
	FSDC	3.0545			0.3215		• • •		1.125345		
	FSEG	6.2419			0.6570		• • •		2.299682		
	FSTA	3.6388			0.3830		• • •		1.340615		
	FT	0.5641	.57 0.059	385	0.0593	385	• • •		0.207847		
	OPTION_RIGHT FAC	math-physic	que mec	gene	mecan	ique	machines	outils	nut	r	\
	FD	43.8973	349 13.11	2195			2	2.090350	13.68229	1	
	FM	11.8562		1463				.564581	3.69544		

FT

FPSE FSDC FSEG		15 3.321951 73 11.092683 02 22.668293	1.	529586 768399 613786	3.466384 11.574973 23.653871
FSTA	44.24029	97 13.214634	2.	106681	13.789183
FT		61 2.048780		326617	
OPTION_RIGHT FAC	pedagogie	relations publiques	secretariat	soci	lale \
FD	252.362248	0.190032	1.520255	122.950	)583
FM	68.160339	0.051326	0.410604	33.207	7635
FPSE	63.935525	0.048144	0.385154	31.149	9311
FSDC	213.493955	0.160764	1.286108	104.013	3998
FSEG	436.282503	0.328526	2.628208	212.556	310
FSTA	254.333828	0.191516	1.532131	123.911	135
FT	39.431601	0.029692	0.237540	19.211	1029
OPTION_RIGHT FAC	vétérinaire				
FD	2.090350				
FM	0.564581				
FPSE	0.529586				
FSDC	1.768399				
FSEG	3.613786				
FSTA	2.106681				
FT	0.326617				

[7 rows x 30 columns]

Out[151]: 4155.0246292496686

Out[152]: ' It indicates that both categorical variable are dependent'

Out[153]: 205.77862677980613

sur base de ce fait on fait la meme conclusion que pour la province : il ya une relation de dependance entre la section du diplome et la faculté ce qui est loqique car les étudiant en genral se base sur leur option pour chosir leur option

##### FACULTE SCHOOLSTATUS

nous allons refaire la meme analyse que pour le point precedant!!

Out [223]: 304.71578214658456

Out[224]: ('It indicates that the relationship between the variables is significant at confidence 0.99)

Out [225]: 66.206236283993221

sur base de ce fait on fait la meme conclusion que pour la province : il ya une relation de dependance entre la section du diplome et la faculté ce qui est loqique car les étudiant en genral se base sur leur option pour chosir leur option

**FACULTE SCHOOL** 

```
FSDC
          FSEG
                  42
         FSTA
                   3
          FT
          Name: zanner, dtype: int64
Out[203]: FAC
         FD
                  14.822481
          FM
                  4.003393
          FPSE
                   3.755249
          FSDC
                 12.539555
          FSEG
                  25.625027
                  14.938282
          FSTA
          FT
                   2.316013
          Name: zanner, dtype: float64
Out[197]: 6389.4044131161027
Out[198]: ('It indicates that the relationship between the variables is significant at confidence
           0.95)
Out[199]: 3697.8815995010605
  reste à verifier ....
  FACULTE SEXE
Out[327]:
                               F
                    М
                    F
          GENDER
                       Η
                             FAC
          FD
                  356 540
                             896
          FM
                  109 133
          FPSE
                 119 108
                             227
          FSDC
                  469 289
                            758
          FSEG
                  726 823 1549
          FSTA
                  140 763
                             903
          FT
                   25 115
                             140
Out [264]: 896
Out [257]: 4715.0
```

Out [202]: FAC

FD

FM

**FPSE** 

Out[171]: 445.85875262024177

0.95)

Out[173]: 12.591587243743977

29

2

0

2

Out[175]: ('It indicates that the relationship between the variables is significant at confidence

sur base de ce fait on fait la meme conclusion que pour la province : il ya une relation de dependance entre le sexe et la faculté ce qui est loqique car par example en faculté de technologie et teologie on trouve moin des hommes que des femmes

### FACULTE - DIPLOME AGE et FACULTE DIPLOME POURCENTAGE

comme ces une des colones dispose des variables continues nous allons utiliser le test ANOVA ce test nous permmetra de savoir si la noyennne de l'age des étudiants est la meme pour chaque faculté: cela consituera notre hypothèse nulle ,on va cherche la probabilité p est on decidera sur base de cette valeur! si elle es inferieur à 0.05 on rejetera l'hypothèse nulle

comme la valeur de PR est inferieur à 0.05 on peut conclure qua la moyenne de l'age n'est pas la meme au sein de chaque faculté

Out[320]:		IDENTIFICATION	DIPLOMPERCENTAGE	AGE
	FAC			
	FD	8837.433036	56.151372	24.771205
	FM	10887.719008	59.434420	21.487603
	FPSE	8417.453744	56.202099	28.224670
	FSDC	8195.007916	55.329211	25.974934
	FSEG	8410.416398	56.832564	24.323434
	FSTA	9166.437431	58.941594	23.307863
	FT	8125.250000	53.814286	31.428571

Pour prouver le rejet de notre hypothèse nulle on peut remarquer que les facultées de Medecine et celui de technologie on une moyenne d'age de 21 et 23 respectivement et les facultées de psycologie et celui de theologie on une mooyenne d'age respective de 28 et 31 ans

# **Diplome pourcentage** voici comment se presente le test:

Egalement ici on rejete aussi notre hypothèse nulle qui stipulait que la moyenne du pourcentage du diplome est la meme au seind de chaque faculté . Pour prouver le rejet de notre hypothèse nulle on peut remarquer que les facultés de Medecine et celui de technologie on une moyenne de pourcentage de 59% chacun et celui de theologie à une moyenne de 53%

```
Out [324]: 3.3032675567110044
```

```
File "<ipython-input-1-b7f99248bc48>", line 1
ipython nbconvert --to pdf --template hidecode DataExplorationDraft1.ipynb

SyntaxError: invalid syntax
```