MANIPULATION DE DONNÉES ET STATISTIQUES DESCRIPTIVES EN PYTHON

PRÉSENTATION DES DONNÉES

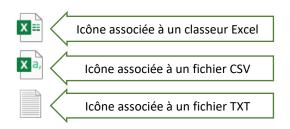
Les données du classeur Excel « <u>Données Etudiants anonymisées - avec poursuites détudes.xlsx</u> » utilisé en introduction étaient réparties dans trois feuilles, « Poursuites d'études », « Résultat » et « Profil entrant ».

Nous souhaitons travailler sur ces données en Python.

Même s'il est possible pour Python de lire directement des fichiers Excel, nous utiliserons une méthode plus classique qui consiste à passer par un fichier texte pour importer des données.

Nous avons pour cela enregistré chacune des feuilles du classeur dans des **fichiers texte en CSV*** (comma separated values) qui, dans nos environnements non anglophones correspondent à des données séparées, non pas par des « , », mais par des « ; ».

* Remarque sur les CVS : dans un environnement Windows, il arrive souvent que le l'icône associée à un fichier CSV évoque un format Excel :



Une icône « Excel » est associée aux fichiers CSV car, en général, Excel va lire correctement ce type de fichiers texte qui représentent des données tabulaires avec des champs (colonnes) séparées par un « ; ». Il n'en demeure pas moins que le fichier CSV est un fichier texte, lisible par n'importe quel éditeur de texte.

EXTRAIT DES FICHIERS OBTENUS

Fichier ProfilEntrant.csv

Num;Groupe Candidat;Classement recrutement (dans le groupe);Type De Formation;Serie Diplome Code;Mention Diplome;Entree 140;Bac etranger;;Terminale;;;2017
18;Bac général-S;79;Terminale;S;Admis sans mention;2017
196;Bac général-S;;Terminale;S;2017
83;Bac général-S;;19;Terminale;S;Admis sans mention;2017
30;Bac Technologique (STI,STI2D);3;Terminale;STI2D;Admis mention Très Bien;2016
40;Bac Technologique (STI,STI2D);61;Terminale;STI2D;Admis mention Assez Bien;2018
195;Bac général-S (ISN);83;Terminale;S;Admis sans mention;2017

Fichier Resultats.csv

Num;UE 21;UE 22;Moyenne S2;Décision S2;annee S2;UE 11;UE 12;Moyenne;Décision;annee S1 30;14;12,86;13,47;Passage semestre suivant;16-17;14,2;12,22;13,34;Passage semestre suivant;16-17 97;13,38;12,68;13,05;Passage semestre suivant;16-17;13,58;13,28;13,45;Passage semestre suivant;16-17 143;12,67;11,88;12,3;Passage semestre suivant;16-17;13,74;11,44;12,75;Passage semestre suivant;16-17 102;10,56;10,04;10,32;Passage semestre suivant;16-17;11,2;11,23;11,21;Passage semestre suivant;16-17 82;7,99;9,61;8,93;Passage semestre suivant;16-17;9,94;11,37;10,72;Passage semestre suivant;16-17 65;12,35;11,76;12,08;Passage semestre suivant;16-17;12,44;11,77;12,15;Passage semestre suivant;16-17 11,49;10,39;10,98;Passage semestre suivant;16-17 184;8,53;11,61;9,97;Redoublement semestre précédent;16-17;8,36;10,89;9,46;Passage semestre suivant;16-17

Fichier Poursuite.csv

```
code;Situation;Alternance;Niveau formation;complement;promo;
106;Etudes longues;En contrat d'apprentissage;L3, Ecole d'ingénieur;Ecole Privée;2019;
149;Etudes longues;En formation initiale;L3, Ecole d'ingénieur;Univ Publique;2019;
102;Année sabbatique;;;;2019;
181;Etudes longues;En formation initiale;L2, année spéciale,...;Univ Publique;2019;
63;Etudes longues;En contrat d'apprentissage;L3, Ecole d'ingénieur;Ecole Ingénieur Publique;2019;
186;Emploi / Recherche d'emploi;;;;2019;
105;Etudes longues;En contrat de professionnalisation;L3, Ecole d'ingénieur;Ecole Privée;2019;
123;Etudes longues;En contrat d'apprentissage;L3, Ecole d'ingénieur;Ecole Ingénieur Publique;2019;
87;Etudes longues;En contrat d'apprentissage;L3, Ecole d'ingénieur;Ecole Privée;2019;
```

LA BIBLIOTHÈQUE PANDAS ET LE DATAFRAME

Pandas est une bibliothèque Python offrant de nombreuses possibilités de manipulations de données. La structure de base de cette bibliothèque est le **DataFrame** qui correspond au tableau **individus x variables** vu dans la première partie du cours : individus en lignes et variables en colonnes.

Nous verrons quelques manipulations des DataFrame par la suite. Dans un premier temps, nous allons importer nos données CSV dans des DataFrame.

IMPORTATION D'UN FICHIER TEXTE DANS UN DATAFRAME

La commande usuelle de la librairie Pandas, pour importer un fichier texte est **read_table** (il existe une commande read_csv qui est identique mais avec des paramètres par défaut différents).

Les options de **read_table** permettent de préciser comment doit se faire la lecture du fichier externe. Ci-dessous une liste d'options classiques, qui correspondent à des questions que l'on se pose habituellement dans cette situation, quel que l'environnement dans lequel se fait la lecture :

Questions classiques à se poser au moment de l'importation d'un fichier texte

- → Les noms des variables sont-ils dans la première ligne ?
- → Quel est le séparateur des champs (colonnes) dans les lignes du fichier texte ?
- → Le séparateur des décimales dans le fichier texte est-il le « . » ?
- → Existe-t-il dans le fichier texte une variable identifiant les individus (variable identificatrice, clé primaire) ?
- → Comment sont codées les valeurs manquantes dans le fichier texte?
- → J'ai réalisé une première importation et j'ai des problèmes avec les accents...
- Option header: les noms des variables sont-ils dans la première ligne?
 header indique le numéro de la ligne (dans le fichier texte) où se trouvent les noms de variables.

header=0 : les noms sont dans la première ligne (valeur par défaut)

header=None: il n'y a pas de ligne avec les noms de variables, dans ce cas Python affecte des noms de colonnes par défaut, mais on peut aussi préciser ces derniers en utilisant une option names=[liste des noms de variables]

Option sep: Quel est le séparateur des champs (colonnes) dans les lignes du fichier texte?

sep=';': le séparateur est le «; » (fichier CSV dans nos environnements)

sep=' ,' : le séparateur est la « , » (fichier CSV d'un environnement anglophone)

sep='\t': le séparateur est la tabulation (fichier TXT classique) – valeur par défaut

sep='\s+': le séparateur est un nombre variable d'espaces (il s'agit ici d'une expression régulière, \s représente un espace et + signifie 1 ou plusieurs)

• Option decimal : le séparateur des décimales est-il le « . » ?

Dans la plupart des langages, et dans Python notamment, le séparateur des décimales est le «.». Ce n'est pas le cas dans notre environnement Excel par exemple et ce ne sera pas le cas des CSV créés dans cet environnement.

decimal='.' : le séparateur des décimales dans le fichier lu est le « . » (option inutile, car valeur par défaut)

decimal=', ': le séparateur des décimales dans le fichier lu est la «,»

• Option index_col : existe-t-il dans le fichier texte une variable identifiant les individus (variable identificatrice, clé primaire) ?

Dans les DataFrame, les lignes sont identifiées par un index.

Par défaut index_col=None : il n'y a pas de colonne dans le fichier qui permette d'identifier les lignes et Python créera un index numérotant ces dernières, de 0 à n.

index_col= 0 : la première colonne du tableau lu est une variable identificatrice
index col='nom' : la colonne « nom » du tableau lu est une variable identificatrice

- Options na_values: comment sont codées les valeurs manquantes dans le fichier texte?
 Ce n'est pas un problème fréquent, mais il est très important pour importer correctement les données. Par défaut Python interprète comme valeur manquante les symboles suivants: "(la chaîne vide), '#N/A', '#N/AN/A', '#NA', '-1.#IND', '-1.#QNAN', '-NaN', '-nan', '1.#IND', '1.#QNAN', '<NA>', 'N/A', 'NA', 'NULL', 'NaN', 'n/a', 'nan', 'nul'.
 Si dans le fichier les valeurs manquantes sont codées « NC », il faudra utiliser l'option na values= 'NC'
- Option encoding: j'ai réalisé une première importation et j'ai des problèmes avec les accents.
 Pour un fichier venant d'Excel, on pourra utiliser l'option encoding='ANSI' ou enconding='latin_1'
 (https://docs.python.org/3/library/codecs.html#standard-encodings)
 Bricolage: on peut aussi changer l'encodage d'un fichier texte en utilisant le Bloc-Notes (enregistrer sous et on modifie l'encodage)
 Encodage: ANSI

Dernière remarque : prendre l'habitude de consulter la documentation de pandas :

https://pandas.pydata.org/docs/user_guide

Exemple pour read_table (https://pandas.pydata.org/docs/reference/api/pandas.read_table.html):

pandas.read_table

Ci-dessus : la syntaxe de read_table avec la liste de ses options. En dessous de la syntaxe générale, les options sont détaillées avec leurs valeurs par défaut (inutile d'écrire une option si on utilise sa valeur par défaut)

sep : str, default '\t' (tab-stop)

Exemples pour sep:

Delimiter to use. If sep is None, the C engine cannot automatically detect the separator, but the Python parsing engine can, meaning the latter will be used and automatically detect the separator by Python's builtin sniffer tool, csv.sniffer. In addition, separators longer than 1 character and different from '\s+' will be interpreted as regular expressions and will also force the use of the Python parsing engine. Note that regex delimiters are prone to ignoring guoted data. Regex example: '\r\t'.

ALLONS-Y!

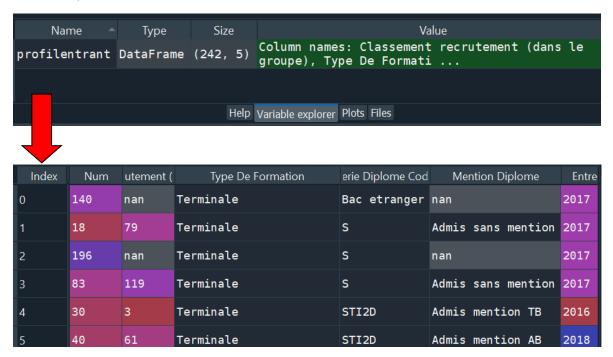
1. Importation du fichier ProfilEntrant.csv

import pandas as pd
profilentrant=pd.read_table('C:\\INFO\\Pandas\\ProfilEntrant.csv',sep=";")

Chemin d'accès à modifier

 Vérifier que l'importation s'est correctement déroulée : il ne doit pas y avoir de message d'erreur et le DataFrame profilentrant doit se trouver dans les variables de votre environnement (fenêtre variable explorer, normalement en haut à droite)

Il est possible de visualiser le contenu du DataFrame en cliquant sur son nom dans la fenêtre variable explorer :



 Un index a été créé qui permet d'identifier les lignes : modifier les options de read_csv pour que la variable Num soit considérée comme index (variable identificatrice)

2. Importer le fichier Poursuite.csv en utilisant comme index la colonne « code ».

Si vous n'avez pas changé les options dans le read_table, vous devez observer un petit problème dans le DataFrame. Corrigez-le ?

3. Importer le fichier Resultats.csy en utilisant comme index la colonne « num ».

Si vous n'avez pas changé les options dans le read_table, vous devez observer nouveau problème* dans le DataFrame. Corrigez-le ?

Indication : dans l'affichage ci-dessus, les variables numériques sont représentées en couleur.

Remarque : les variables d'un DataFrame sont des objets de type « Serie » et un DataFrame se comporte comme un dictionnaire de variables c'est-à-dire de d'objets « Serie »

MANIPULATIONS ÉLÉMENTAIRES DES DATAFRAME

CONTENU DU DATAFRAME

✓ Dimensions (nombre d'individus et de variables)

```
poursuite.shape \rightarrow (102, 5) Tuple qui se manipule comme une liste (de taille fixe) poursuite.shape [0] \rightarrow 102 Nombre de lignes ou d'individus poursuite.shape [1] \rightarrow 5 Nombre de colonnes ou de variables
```

VARIABLES

poursuite.columns →
Index(['Situation', 'Alternance', 'Niveau formation', 'complement', 'promo'], dtype='object')
poursuite.columns[2] → 'Niveau formation' Nom de la troisième colonne

✓ Renommer une variable

```
Il n'est pas possible de renommer individuellement une variable (objet non mutable) :
```

poursuite.columns[2] = 'Formation' ne marche pas

En revanche, on peut renommer l'ensemble des variables :

```
poursuite.columns=['Situation','Alternance','Formation','Complement','Promo']
```

Pour renommer une seule variable, on peut passer par l'intermédiaire d'une liste qui elle, est mutable :

```
l=list(poursuite.columns)
l[2]='Formation'
poursuite.columns=l
```

✓ Accès à une variable

√ Changer le type d'une variable – Variables catégorielles (qualitatives)

Lorsque nous importons des données externes, les colonnes numériques sont importées dans des types numériques (**int64** pour les entiers, **float64** pour les flottants). Les autres colonnes reçoivent un type **objet** qui recouvre les autres types de variables. Il s'agit en général de variables qualitatives.

Pour des traitements simples, ce n'est pas très gênant de garder le format **objet**, mais si on veut manipuler plus aisément les modalités, il vaut mieux leur affecter le type **categorical*** qui correspond au type **qualitatif des variables statistiques.**

Cette transformation peut aussi être faite sur des variables numériques quand elles représentent des variables qualitatives

*Cette opération qui consiste à préciser les variables qualitatives (ici categorical) d'un tableau de données, n'est pas fondamentale sous Python, mais est souvent indispensable dans la plupart des logiciels spécialisés dans le traitement des données.

Exemple avec le DataFrame poursuite :



```
Situation
poursuite['Situation']=poursuite['Situation'].astype('category')
                                                                              Alternance
                                                                                           object
poursuite.dtypes
                                                                                           object
                                                                              Formation
                                                                              complement
                                                                                           object
poursuite[['Alternance','Formation','complement',
             'promo']]=poursuite[['Alternance','Formation','complement',
                                     'promo']].astype('category')
                                                                              Situation
                                                                              Alternance
                                                                                          category
poursuite.dtypes
                                                                              Formation
                                                                                          category
                                                                              complement
                                                                                          category
                                                                              promo
                                                                                          category
```

OBSERVATIONS ET INDIVIDUS

✓ Sélections d'observations : *loc (sélection par le nom-index), iloc (sélection par l'indice) :*Les observations du DataFrame peuvent être identifiées par leurs indices (iloc) ou par leur nom (loc)



poursuite.iloc[0,0] \rightarrow 'Etudes longues'

poursuite.loc[106,'Situation'] → 'Etudes longues'

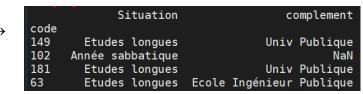
Observation correspondant à la ligne d'index 106 (la colonne *code* est l'index du DataFrame) et la colonne « Situation »

Ou encore : l'observation correspondant à l'individu 106 et la variable « Situation » Ce qui correspond aussi à la valeur de la première ligne et la première colonne du tableau

Observation correspondant à la première ligne et première colonne du tableau

√ Sélection de plusieurs lignes et/ou plusieurs colonnes

```
poursuite.iloc[[1,2,3,4],[0,3]] \Leftrightarrow poursuite.iloc[1:5,[0,3]] \Leftrightarrow poursuite.loc[[149,102,181,63],['Situation','complement']]
```



√ Sélection d'individus selon leur rang ou leur index

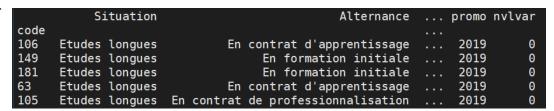
```
poursuite.iloc[1:5,:] \Leftrightarrow poursuite.loc[[149,102,181,63],:]
```

→ les lignes 1 à 4 et toutes les colonnes

Ou: les individus d'index 149,102,181,63 et toutes les variables

√ Sélection d'individus à partir de conditions logiques sur les variables

poursuite.loc[poursuite['Situation'] == 'Etudes longues',:]



CRÉATION ET TRANSFORMATION DE VARIABIES

✓ Création d'une variable

Il est possible de créer une nouvelle variable en lui affectant directement une valeur, une valeur par défaut par exemple :

```
poursuite['nvlvar1']=0
poursuite['nvlvar2']=numpy.nan →
```

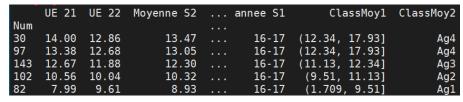
	Situation	Alternance	 nvlvar1 nvlvar2
code			
106	Etudes longues	En contrat d'apprentissage	 0 NaN
149	Etudes longues	En formation initiale	 0 NaN
102	Année sabbatique	NaN	 0 NaN
181	Etudes longues	En formation initiale	0 NaN

✓ Mise en classe d'une variable quantitative

Pour mettre en classe une variable quantitative nous pouvons utiliser les fonction qcut et cut.

→ qcut pour des classes d'effectifs équilibrées

Il suffit de donner le nombre de classes (4 dans les exemples ci-dessous) et les bornes de classes sont calculées à partir des quantiles correspondants (ci-dessous les quartiles)



→ **cut** pour des classes personnalisées ou d'amplitudes égales

```
Pour des classes d'amplitudes égales, il suffit de donner leur nombre :
```

```
resultats["ClassMoy3"]=pd.cut(resultats["Moyenne S2"],3)
resultats["ClassMoy4"]=pd.cut(resultats["Moyenne S2"],3,right=False)
```

Pour des classes personnalisées, il suffit de donner les bornes des classes (option bins)

resultats["ClassMoy5"]=pd.cut(resultats["Moyenne S2"],bins=[0,8,10,12,14,20])

_		-	-	- -			
	UE 21	UE 22	Moyenne S2	 ClassMoy3	ClassMoy4	ClassMoy5	
Num							
30	14.00	12.86	13.47	(12.523, 17.93]	[12.523, 17.946)	(12, 14]	
97	13.38	12.68	13.05	(12.523, 17.93]	[12.523, 17.946)	(12, 14]	
143	12.67	11.88	12.30	(7.117, 12.523]	[7.117, 12.523)	(12, 14]	
102	10.56	10.04	10.32	(7.117, 12.523]	[7.117, 12.523)	(10, 12]	7
82	7.99	9.61	8.93	 (7.117, 12.523]	[7.117, 12.523)	(8, 10]	,

√ Recodage d'une variable qualitative

→ Affichage des modalités

√ Regroupement de modalités

→ Utilisation de la fonction map

#Création d'un dictionnaire *corresp* pour les correspondances #entre les anciennes et nouvelles modalités

#Attribution des nouvelles modalités dans la variable sit2 poursuite['sit2'] = poursuite["Situation"].map(corresp)

→ Ou en utilisant des sélections conditionnelles

```
poursuite['sit2']=numpy.nan
poursuite['sit2'][poursuite['Situation']=='Etudes longues']='EL'
poursuite['sit2'][poursuite['Situation']=='Année sabbatique']='AUT'
poursuite['sit2'][poursuite['Situation']=='année sabbatique']='AUT'
poursuite['sit2'][poursuite['Situation']=='réorientation']='AUT'
poursuite['sit2'][poursuite['Situation']=='Emploi / Recherche d\'emploi']='EMP'
poursuite['sit2'][poursuite['Situation']=='Licence Pro']='LP'
poursuite['sit2'].unique()
array(['EL', 'AUT', 'EMP', 'LP'], dtype=object)
```

La variable sit2 a quatre modalités : 'EL', 'AUT', 'EMP', 'LP'

SUPPRESSION DE VARIABLES ET D'INDIVIDUS

```
poursuite.drop(index=[106,149],inplace = True)
poursuite.drop(columns=['Situation','complement'],inplace = True)
```

option inplace : pour remplacer le DataFrame

Voir aussi: https://pandas.pydata.org/docs/reference/api/pandas.DataFrame.drop.html

CONCATÉNATION DE TABLES

JOINTURE (« CONCATÉNATION HORIZONTALE »)

La fonction merge permet de faire un SELECT... JOIN, ce qui revient, d'un point de vue statistique, à ajouter des variables à un tableau individus x variables.

Il est possible d'utiliser d'autres clés que les index des tables, on remplacera pour cela les options left on les o right on.

(Voir la doc: https://pandas.pydata.org/docs/reference/api/pandas.DataFrame.merge.html)

```
CONCATÉNATION VERTICALE (FACULTATIF)
```

La fonction **pd.concat** permet de faire des concaténations horizontales (options axis=1) et verticales (options axis=0). D'un point de vue statistique, la concaténation verticale revient à ajouter des individus à un tableau individus x variables.

(Voir la doc: https://pandas.pydata.org/docs/reference/api/pandas.concat.html)

ALLONS-Y!

1. Manipulations du DataFrame profilentrant.

- a. Afficher les noms de variables de ce DataFrame
- b. Renommer la variable « Serie Diplome Code » en « seriebac »
- c. Afficher les modalités de la variable « seriebac ».
- d. Créer une nouvelle variable nommée « bac », n'ayant plus de 3 modalités : « S », « STI2D », « Autre »
- e. Renommer la variable « Classement recrutement (dans le groupe) » en « classement »
- f. Créer une variable nommée « classcod1 » correspondant à la mise en classe de la variable de « classement » en 5 classes de mêmes effectifs
- g. Créer une variable nommée « classcod1 » correspondant à la mise en classe de la variable de « classement » en 5 classes de même amplitude
- h. Créer une variable nommée « classcod1 » correspondant à la mise en classe de la variable de « classement » en 3 classes dont vous choisirez les bornes vous-même

2. Jointure.

Concaténer les trois tables profilentrant, poursuite et résultats. On ne gardera que les étudiants communs aux trois tables

Projet Python (1^{ère} partie)

- 3. Importer les données de votre projet Excel dans un ou des DataFrame Python.
- 4. Faire une jointure des DataFrame obtenus, le cas échéant.
- 5. Effectuer sous Python les mêmes modifications et créations de variables que celles effectuées sous Excel.

TABLE DES MATIÈRES

Présentation des données	1
Extrait des fichiers obtenus	1
La bibliothèque Pandas et le Dataframe	2
Importation d'un fichier texte dans un DataFrame	2
Allons-y ! (Exercice)	4
Manipulations élémentaires des DataFrame	5
Contenu du DataFrame	5
✓ Dimensions (nombre d'individus et de variables)	
Variables	5
✓ Renommer une variable	
 ✓ Accès à une variable ✓ Changer le type d'une variable – Variables catégorielles (qualitatives) 	
Observations et individus	6
 ✓ Sélections d'observations : loc (sélection par le nom-index), iloc (sélection par l'indice) : ✓ Sélection de plusieurs lignes et/ou plusieurs colonnes ✓ Sélection d'individus selon leur rang ou leur index ✓ Sélection d'individus à partir de conditions logiques sur les variables 	
Création et transformation de variables	7
 ✓ Création d'une variable ✓ Mise en classe d'une variable quantitative ✓ Recodage d'une variable qualitative ✓ Regroupement de modalités 	
Suppression de variables et d'individus	8
Concaténation de tables	8
Jointure (« concaténation horizontale »)	9
concaténation verticale (facultatif)	9
Allons-y! (Exercice et Mini-projet Partie1)	9