

Python pour les économistes

Ewen Gallic

Octobre 2018 - Dernière modification : Mai 2025

Table des matières

Table des figures	11
Liste des tableaux	13
Propos liminaires	15
0.1 Objectifs	15
0.2 À qui s'adressent ces notes ?	15
1 Introduction	17
1.1 Historique	17
1.2 Versions	18
1.3 Espace de travail	19
1.3.1 Python dans un terminal	19
1.3.2 IPython	20
1.3.3 Spyder	22
1.3.4 Jupyter	24
1.3.4.1 Évaluation d'une instruction	26
1.3.4.2 Cellules de texte	26
1.3.4.3 Suppression d'une cellule	29
1.4 Les variables	29
1.4.1 Assignment et suppression	29
1.4.2 Conventions de nommage	31
1.5 Les commentaires	31
1.6 Les modules et les packages	32
1.7 L'aide	34
2 Types de données	37
2.1 Chaînes de caractères	37

2.1.1	Concaténation de chaînes	39
2.1.2	Indexation et extraction	41
2.1.3	Méthodes disponibles avec les chaînes de caractères	43
2.1.3.1	Conversion en majuscules ou en minuscules	43
2.1.3.2	Recherche de chaînes de caractères	44
2.1.3.3	Découpage en sous-chaînes	45
2.1.3.4	Nettoyage, complétion	46
2.1.3.5	Remplacements	47
2.1.4	Conversion en chaînes de caractères	48
2.1.5	Exercice	48
2.2	Valeurs numériques	49
2.2.1	Entiers	49
2.2.2	Nombre à virgule flottante	50
2.2.3	Nombres complexes	51
2.2.4	Conversions	52
2.2.4.1	Conversion en entier	52
2.2.4.2	Conversion en nombre à virgule flottante	53
2.2.4.3	Conversion en complexe	54
2.3	Booléens	54
2.4	Objet vide	55
2.5	Dates et temps	56
2.5.1	Module <code>datetime</code>	56
2.5.1.1	Date	56
2.5.1.2	Time	62
2.5.1.3	Datetime	63
2.5.1.4	Timedelta	65
2.5.2	Module <code>pytz</code>	68
2.5.3	Exercices	68
3	Structures	69
3.1	Listes	69
3.1.1	Extraction des éléments	70
3.1.2	Modification	72
3.1.2.1	Remplacement	72
3.1.2.2	Ajout d'éléments	72
3.1.2.3	Suppression d'éléments	73
3.1.2.4	Affectations multiples	73
3.1.3	Test d'appartenance	74

3.1.4	Copie de liste	74
3.1.5	Tri	76
3.2	N-uplets (Tuples)	76
3.2.1	Extraction des éléments	77
3.2.2	Modification	77
3.3	Ensembles	78
3.3.1	Modifications	79
3.3.1.1	Ajout	79
3.3.1.2	Suppression	80
3.3.2	Test d'appartenance	80
3.3.3	Copie d'ensemble	81
3.3.4	Conversion en liste	81
3.4	Dictionnaires	82
3.4.1	Extraction des éléments	83
3.4.2	Clés et valeurs	84
3.4.3	Recherche d'appartenance	85
3.4.4	Modification	86
3.4.4.1	Remplacement	86
3.4.4.2	Ajout d'éléments	86
3.4.4.3	Suppression d'éléments	88
3.4.5	Copie de dictionnaire	88
3.4.6	Exercice	89
4	Opérateurs	91
4.1	Opérateurs arithmétiques	91
4.1.1	Addition	91
4.1.2	Soustraction	91
4.1.3	Multiplication	92
4.1.4	Division	92
4.1.5	Modulo	92
4.1.6	Puissance	93
4.1.7	Ordre	93
4.1.8	Opérateurs mathématiques sur des chaînes de caractères . . .	93
4.1.9	Opérateurs mathématiques sur des listes ou des n-uplets . . .	94
4.2	Opérateurs de comparaison	95
4.2.1	Égalité, inégalité	95
4.2.2	Infériorité et supériorité, stricts ou larges	96
4.2.3	Inclusion et exclusion	98

4.3	Opérateurs logiques	99
4.3.1	Et logique	99
4.3.2	Ou logique	101
4.3.3	Non logique	102
4.4	Quelques fonctions	102
4.5	Quelques constantes	104
4.6	Exercice	104
5	Chargement et sauvegarde de données	107
5.1	Charger des données	108
5.1.1	Fichiers textes	108
5.1.1.1	Importation depuis internet	111
5.1.2	Fichiers CSV	112
5.1.2.1	Importation depuis internet	114
5.1.3	Fichier JSON	114
5.1.3.1	Importation depuis Internet	115
5.1.4	Fichiers Excel	115
5.2	Exporter des données	115
5.2.1	Fichiers textes	116
5.2.2	Fichiers CSV	117
5.2.3	Fichier JSON	118
5.2.4	Exercice	120
6	Conditions	121
6.1	Les instructions conditionnelles <code>if</code>	121
6.2	Les instructions conditionnelles <code>if-else</code>	123
6.3	Les instructions conditionnelles <code>if-elif</code>	124
6.4	Exercice	125
7	Boucles	127
7.1	Boucles avec <code>while()</code>	127
7.2	Boucles avec <code>for()</code>	128
7.3	Exercice	132
8	Fonctions	135
8.1	Définition	135
8.1.1	Ajout d'une description	136
8.1.2	Paramètres d'une fonction	136
8.1.2.1	Appel sans noms de paramètres	137

8.1.2.2	Paramètres positionnels paramètres par mots-clés . . .	137
8.1.2.3	Fonction comme paramètre	140
8.2	Portée	140
8.3	Fonctions lambda	143
8.4	Retour de plusieurs valeurs	144
8.5	Exercice	145
9	Introduction à Numpy	147
9.1	Tableaux	147
9.1.1	Création	148
9.1.1.1	Quelques fonctions générant des <code>array</code>	149
9.1.2	Dimensions	153
9.1.3	Extraction des éléments d'un tableau	154
9.1.3.1	Extraction à l'aide de booléens	157
9.1.4	Modification	158
9.1.4.1	Ajout d'éléments	159
9.1.4.2	Suppression d'éléments	160
9.1.5	Copie de tableau	163
9.1.6	Tri	165
9.1.7	Transposition	165
9.1.8	Opérations sur les tableaux	167
9.1.8.1	Opérateurs <code>+</code> et <code>-</code>	167
9.1.8.2	Opérateurs <code>*</code> et <code>/</code>	168
9.1.8.3	Puissance	169
9.1.8.4	Opérations sur des matrices	170
9.1.9	Opérateurs logiques	171
9.1.10	Quelques constantes	172
9.1.11	Fonctions universelles	173
9.1.12	Méthodes et fonctions mathématiques et statistiques	175
9.2	Génération de nombres pseudo-aléatoires	178
9.3	Exercice	182
10	Manipulation de données avec pandas	185
10.1	Structures	185
10.1.1	Séries	185
10.1.1.1	Création de séries à partir d'une liste	186
10.1.1.2	Définition de l'index	187
10.1.1.3	Création de séries particulières	188

10.1.2	Dataframes	189
10.1.2.1	Création de dataframes à partir d'un dictionnaire . .	189
10.1.2.2	Création de dataframes à partir d'une série	192
10.1.2.3	Création de dataframes à partir d'une liste de diction- naire	193
10.1.2.4	Création de dataframes à partir d'un dictionnaire de séries	194
10.1.2.5	Création de dataframes à partir d'un tableau NumPy à deux dimensions	196
10.1.2.6	Dimensions	196
10.1.2.7	Modification de l'index	197
10.2	Sélection	197
10.2.1	Pour les séries	197
10.2.1.1	Avec les crochets	198
10.2.1.2	Avec les indexeurs	200
10.2.2	Pour les dataframes	204
10.2.2.1	Extraction d'une ligne	205
10.2.2.2	Extraction de plusieurs lignes	207
10.2.2.3	Découpage de plusieurs lignes	208
10.2.2.4	Masque	209
10.2.2.5	Extraction d'une seule colonne	209
10.2.2.6	Extraction de plusieurs colonnes	211
10.2.2.7	Découpage de plusieurs colonnes	212
10.2.2.8	Extraction de lignes et colonnes	213
10.3	Renommage des colonnes dans un dataframe	213
10.4	Filtrage	215
10.4.1	Test d'appartenance	217
10.5	Valeurs manquantes	217
10.5.1	Repérer les valeurs manquantes	220
10.5.2	Retirer les observations avec valeurs manquantes	220
10.5.3	Retirer les valeurs manquantes par d'autres valeurs	221
10.6	Suppressions	221
10.6.1	Suppression d'éléments dans une série	221
10.6.2	Suppression d'éléments dans un dataframe	224
10.6.2.1	Suppressions de lignes	225
10.6.2.2	Suppressions de colonnes	226
10.7	Remplacement de valeurs	228
10.7.1	Pour une série	228

10.7.2	Pour un dataframe	229
10.7.2.1	Modifications d'une valeur particulière	230
10.7.2.2	Modifications sur une ou plusieurs colonnes	231
10.7.2.3	Modifications sur une ou plusieurs lignes	233
10.8	Ajout de valeurs	234
10.8.1	Pour une série	234
10.8.1.1	Ajout d'une seule valeur dans une série	235
10.8.1.2	Ajout de plusieurs valeurs dans une série	236
10.8.2	Pour un dataframe	236
10.8.2.1	Ajout d'une ligne dans un dataframe	237
10.8.2.2	Ajout de plusieurs lignes dans un dataframe	238
10.8.2.3	Ajout d'une colonne dans un dataframe	239
10.8.2.4	Ajout de plusieurs colonnes dans un dataframe	239
10.9	Retrait des valeurs dupliquées	240
10.10	Opérations	243
10.10.1	Statistiques	245
10.11	Tri	247
10.12	Concaténation	248
10.13	Jointures	252
10.14	Agrégation	257
10.14.1	Agrégation selon les valeurs d'une seule colonne	259
10.14.2	Agrégation selon les valeurs de plusieurs colonnes	260
10.15	Stacking et unstacking	260
10.16	Exportation et importation de données	260
10.16.1	Exportation des données	261
10.16.1.1	Exportation de données tabulaires	261
10.17	Importation des données	263
10.17.1	Fichiers CSV	263
10.17.2	Fichiers Excel	264
10.17.3	Fichiers HDF5	265
10.18	Exercice	265
11	Visualisation de données	269
11.1	Graphiques avec matplotlib	269
11.1.1	Géométries	270
11.1.1.1	Lignes	270
11.1.1.2	Nuage de points	284
11.1.1.3	Taille et couleur	286

11.1.1.4	Histogrammes	289
11.1.1.5	Diagrammes en bâtons	294
11.1.1.6	Boxplots	301
11.1.2	Plusieurs graphiques sur une figure	305
11.1.3	Éléments de graphiques	310
11.1.3.1	Titre	311
11.1.3.2	Axes	312
11.1.3.3	Légendes	323
11.1.4	Dimensions	327
11.1.5	Enregistrement	330
11.2	Graphiques avec seaborn	330
12	References	331
	Bibliographie	333

Table des figures

1.1	Langages de programmation, de scripting et de balisage.	18
1.2	Python dans un terminal.	19
1.3	Fenêtre d'accueil d'Anaconda.	21
1.4	Console IPython.	22
1.5	Spyder.	24
1.6	Jupyter.	25
1.7	Un notebook vide.	26
1.8	Cellule évaluée.	26
1.9	Cellule textuelle non évaluée.	28

Liste des tableaux

2.3	Codes de formatages	60
4.1	Opérateurs de comparaison	95
4.2	Quelques fonctions numériques	103
4.3	Quelques constantes intégrées dans Python	104
5.1	Valeurs principales pour la manière d'ouvrir les fichiers.	109
5.2	Paramètres de la fonction reader()	113
9.1	Fonctions logiques	171
9.2	Codes de formatages	172
9.3	Fonctions universelles unaires	173
9.4	Fonctions universelles binaires	174
9.5	Méthodes mathématiques et statistiques	175
9.6	Fonctions statistiques	177
9.7	Quelques fonctions de génération de nombres pseudo-aléatoires	179
10.1	Paramètres principaux de la fonction to_csv	261
11.1	Formats des lignes	276
11.2	Formats des lignes via le paramètre linestyle	278
11.3	Formats des lignes	280

Propos liminaires

Ces notes de cours ont été réalisées dans le cadre d'un enseignement d'introduction à Python adressé à des étudiants du parcours Économétrie et Big Data de [l'École d'Économie d'Aix-Marseille / Aix-Marseille School of Economics \(AMSE\)](#) d'Aix-Marseille Université.

0.1 Objectifs

Cet ouvrage a pour but l'initiation au langage de programmation Python, afin d'être capable de s'en servir de manière efficace et autonome. Le lecteur peut exécuter tous les exemples fournis (et est vivement encouragé à le faire). Des exercices viennent clore certains chapitres, pour mieux s'appropriier les notions couvertes au fur et à mesure de la lecture.

Bien évidemment, Python étant un langage très vaste, ces notes ne sauraient et n'ont pas pour vocation à être exhaustives de l'utilisation de ce langage informatique.

0.2 À qui s'adressent ces notes ?

Dans un premier temps, cet ouvrage s'adresse aux débutants qui souhaitent apprendre les bases en Python. Il est à destination des étudiants de l'AMSE mais pourrait intéresser des individus ayant une approche de la donnée à travers la discipline économique désirant découvrir Python.

Merci à Adrien Pacifico pour ses commentaires instructifs. Merci à Josue Bock pour les coquilles repérées.

Chapitre 1

Introduction

Ce document est construit principalement à l’aide de différentes références, parmi lesquelles :

- des livres : [Briggs \(2013\)](#), [Grus \(2015\)](#), [VanderPlas \(2016\)](#), [McKinney \(2017\)](#) ;
- des (excellents) notebooks : [Navaro \(2018\)](#).

1.1 Historique

Python est un langage de programmation multi plates-formes, écrit en C, placé sous une licence libre. Il s’agit d’un langage interprété, c’est-à-dire qu’il nécessite un interprète pour exécuter les commandes, et n’a pas de phase de compilation. Sa première version publique date de 1991. L’auteur principal, [Guido van Rossum](#) avait commencé à travailler sur ce langage de programmation durant la fin des années 1980. Le nom accordé au langage Python provient de l’intérêt de son créateur principal pour une série télévisée britannique diffusée sur la BBC intitulée “*Monty Python’s Flying Circus*”.

La popularité de Python a connu une croissance forte ces dernières années, comme le confirment les résultats de sondages proposés par [Stack Overflow](#) depuis 2011. Stack Overflow propose à ses utilisateurs de répondre à une enquête dans laquelle de nombreuses questions leur sont proposées, afin de décrire leur expérience en tant que développeur. [Les résultats de l’enquête de 2018](#) montrent une nouvelle avancée de l’utilisation de Python par les développeurs. En effet, comme le montre la Figure 1.1, 38.8% des répondants indiquent développer en Python, soit 6.8 points de pourcentage

de plus qu’un an auparavant, ce qui fait de ce langage de programmation celui dont la croissance a été la plus importante entre 2017 et 2018.

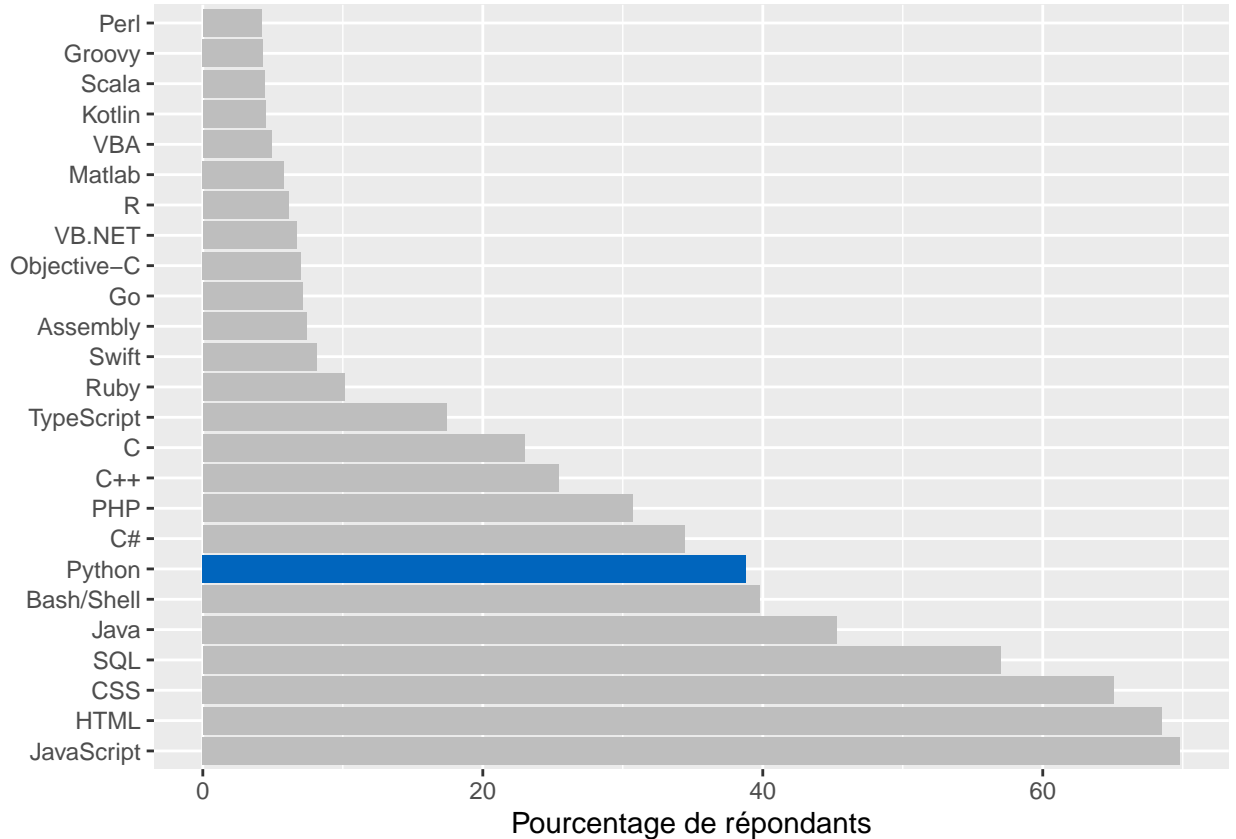


Figure 1.1 – Langages de programmation, de scripting et de balisage.

1.2 Versions

Ces notes de cours visent à fournir une introduction à Python, dans sa version 3.x. En ce sens, les exemples fournis correspondront à cette version, non pas aux précédentes.

Comparativement à la version 2.7, la version 3.0 a apporté des modifications profondes. Il faut noter que Python 2.7 prendra “[sa retraite](#)” le premier janvier 2020. Passée cette date, le support ne sera plus assuré.

1.3 Espace de travail

Il existe de nombreux environnements dans lesquels programmer en Python. Nous allons en présenter succinctement quelques uns.

Il est supposé ici que vous vous avez installé [Anaconda](#) sur votre poste. Anaconda est une distribution gratuite et open source des langages de programmation Python et R pour les applications en *data science* et apprentissage automatique. Par ailleurs, lorsqu'il est fait mention du terminal dans les notes, il est supposé que le système d'exploitation de votre machine est soit Linux, soit Mac OS.

1.3.1 Python dans un terminal

Il est possible d'appeler Python depuis un terminal, en exécutant la commande suivante (sous Windows : dans le menu démarrer, lancer le logiciel "Python 3.6") :

```
python
```

Ce qui donne le rendu visible sur la Figure 1.2 :

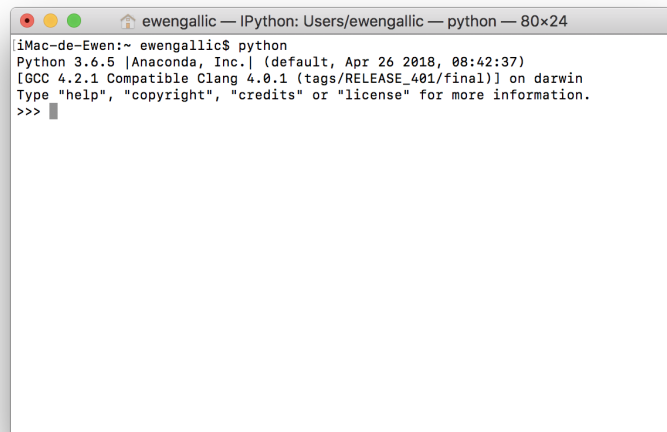


Figure 1.2 – Python dans un terminal.

On note la présence des caractères `>>>` (*prompt*), qui invitent l'utilisateur à inscrire une commande. Les expressions sont évaluées une fois qu'elle sont soumises (à l'aide

de la touche **ENTREE**) et le résultat est donné, lorsqu'il n'y a pas d'erreur dans le code.

Par exemple, lorsque l'on évalue `2+1` :

```
>>> 2+1
3
>>>
```

On note la présence du *prompt* à la fin, indiquant que Python est prêt à recevoir de nouvelles instructions.

1.3.2 IPython

Il existe un environnement un peu plus chaleureux que Python dans le terminal : IPython. Il s'agit également d'un terminal interactif, mais avec davantage de fonctionnalités, notamment la coloration syntaxique ou l'auto-complétion (en utilisant la touche de tabulation).

Pour lancer IPython, on peut ouvrir un terminal et taper (puis valider) :

```
ipython
```

On peut également lancer IPython depuis la fenêtre d'accueil d'Anaconda, en cliquant sur le bouton **Launch** de l'application `qtconsole`, visible sur la Figure 1.3.

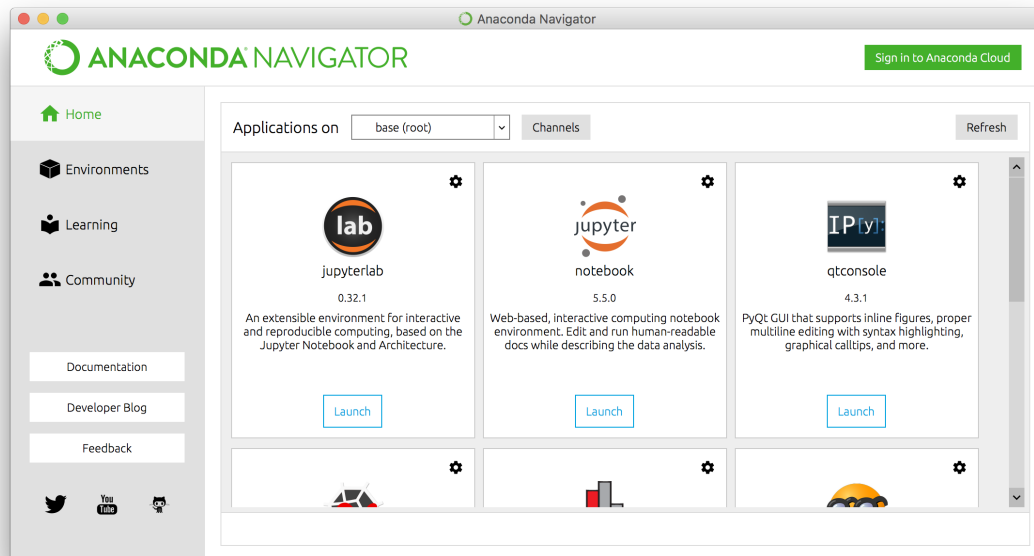


Figure 1.3 – Fenêtre d'accueil d'Anaconda.

La console IPython, une fois lancée, ressemble à ceci :

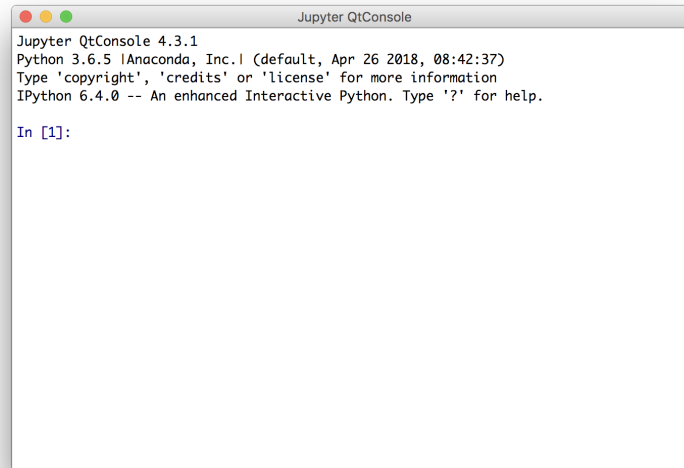


Figure 1.4 – Console IPython.

Soumettons une instruction simple pour évaluation à Python :

```
print("Hello World")
```

Le résultat donne :

```
In [1]: print("Hello World")
Hello World
```

```
In [2]:
```

Plusieurs choses sont à noter. Premièrement, on note qu'à la fin de l'exécution de l'instruction, IPython nous indique qu'il est prêt à recevoir de nouvelles instruction, par la présence du *prompt* `In [2]:`. Le numéro entre les crochets désigne le numéro de l'instruction. On note qu'il est passé de 1 à 2 après l'exécution. Ensuite, on note que le résultat de l'appel à la fonction `print()`, avec la chaîne de caractères (délimitée par des guillemets), affiche à l'écran ce qui était contenu entre les parenthèses.

1.3.3 Spyder

Tandis que lorsqu'on utilise Python via un terminal, il est préférable d'avoir un éditeur de texte ouvert à côté (pour pouvoir sauvegarder les instructions), comme,

par exemple, [Sublime Text](#) sous Linux ou Mac OS, ou [notepad++](#) sous Windows.

Une autre alternative consiste à utiliser un environnement de développement (IDE, pour *Integrated development environment*) unique proposant notamment, à la fois un éditeur et une console. C'est ce que propose [Spyder](#), avec en outre de nombreuses fonctionnalités supplémentaires, comme la gestion de projet, un explorateur de fichier, un historique des commandes, un débbugger, etc.

Pour lancer Spyder, on peut passer par un terminal, en évaluant tout simplement **Spyder** (ou en lançant le logiciel depuis le menu démarrer sous Windows). Il est également possible de lancer Spyder depuis Anaconda.

L'environnement de développement, comme visible sur la Figure 1.5, se décompose en plusieurs fenêtres :

- à gauche : l'éditeur de script ;
- en haut à droite : une fenêtre permettant d'afficher l'aide de Python, l'arborescence du système ou encore les variables créées ;
- en bas à droite : une ou plusieurs consoles.

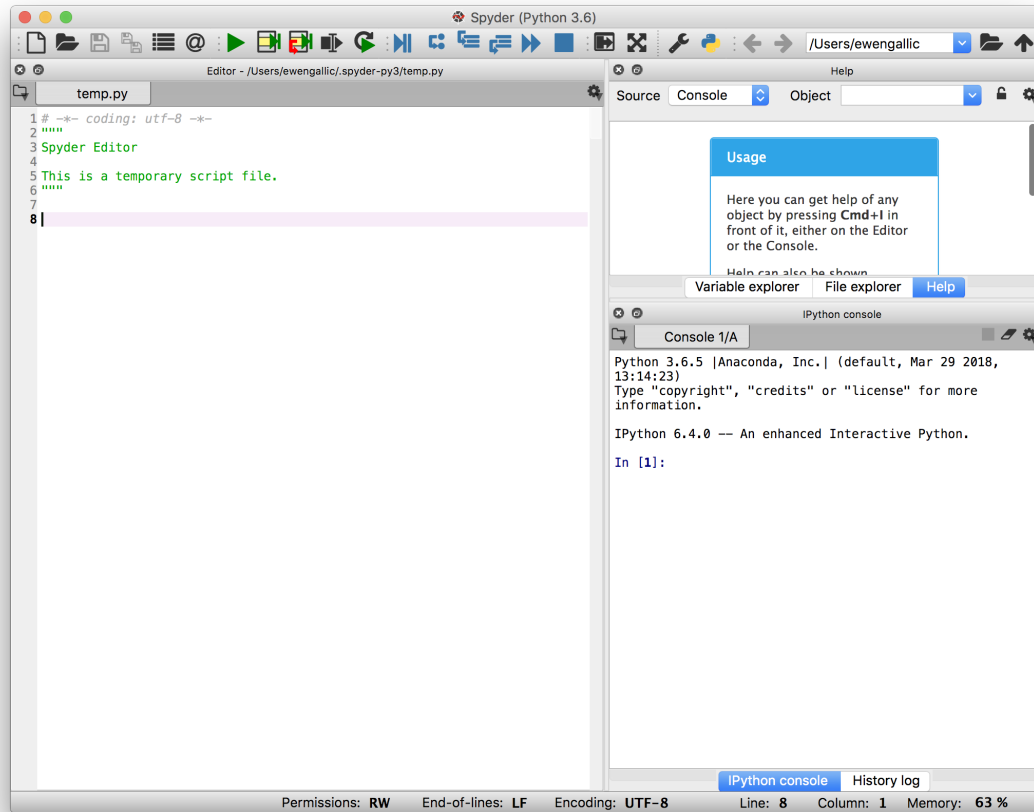


Figure 1.5 – Spyder.

1.3.4 Jupyter

Il existe une interface graphique par navigateur d'IPython, appelée [Jupyter Notebook](#). Il s'agit d'une application en open-source permettant de créer et partager des documents qui contiennent du code, des équations, des représentations graphiques et du texte. Il est possible de faire figurer et exécuter des codes de langages différents dans les notebook Jupyter.

Pour lancer Jupyter, on peut passer par Anaconda. Après avoir cliqué sur le bouton **Launch**, de Jupyter Notebook, le navigateur web se lance et propose une arborescence, comme montré sur la Figure 1.6. Sans que l'on s'en rendiez compte, un serveur local web a été lancé ainsi qu'un processus Python (un *kernel*).

Si le navigateur ne se lance pas automatiquement, on peut accéder à la page qui aurait dû s'afficher, en se rendant à l'adresse suivante : <http://localhost:8890/tree?>.

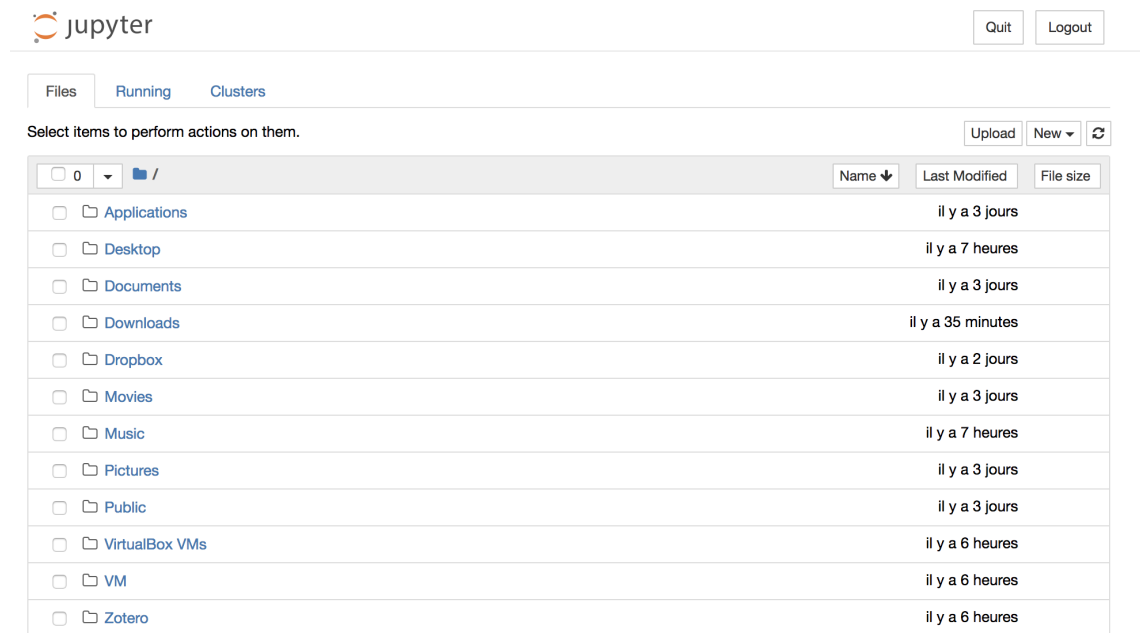


Figure 1.6 – Jupyter.

Pour aborder les principales fonctions de Jupyter, nous allons créer un dossier **jupyter** dans un répertoire de notre choix. Une fois ce dossier créé, y naviguer à travers l'arborescence de Jupyter, dans le navigateur web.

Une fois dans le dossier, créer un nouveau Notebook **Python 3** (en cliquant sur le bouton **New** en haut à gauche de la fenêtre, puis sur **Python 3**).

Un notebook intitulé **Untitled** vient d'être créé, la page affiche un document vide, comme visible sur la Figure 1.7.

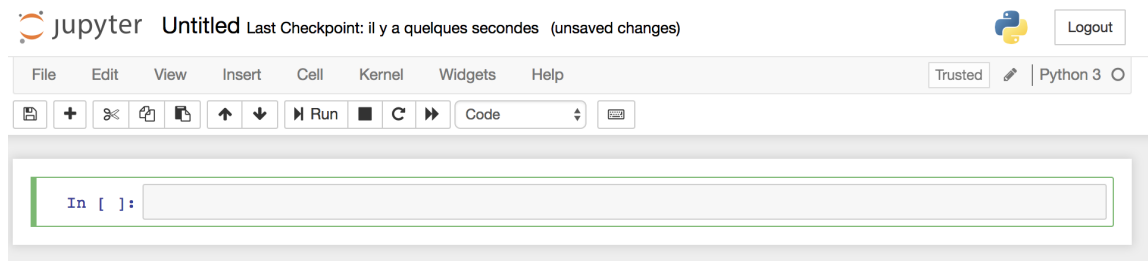


Figure 1.7 – Un notebook vide.

Si on regarde dans notre explorateur de fichier, dans le dossier `jupyter` fraîchement créé, un nouveau fichier est apparu : `Untitled.ipynb`.

1.3.4.1 Évaluation d'une instruction

Retournons dans le navigateur web, sur la page affichant notre *notebook*.

En dessous de la barre des menus, on note la présence d'une zone encadrée, **une cellule**, commençant, à l'instar de ce que l'on voyait dans la console sur IPython, par `IN []:`. À droite, la zone grisée nous invite à soumettre des instructions en Python.

Inscrivons :

```
2+1
```

Pour soumettre l'instruction à évaluation, il existe plusieurs manières (il s'assurer d'avoir cliqué à l'intérieur de la cellule) :

- dans la barre des menus : `Cell > Run Cells` ;
- dans la barre des raccourcis : bouton `Run` ;
- avec le clavier : maintenir la touche `CTRL` et presser sur `Entree`.



Figure 1.8 – Cellule évaluée.

1.3.4.2 Cellules de texte

Un des intérêts des *notebooks* est qu'il est possible d'ajouter des cellules de texte.

Ajoutons une cellule en-dessous de la première. Pour ce faire, on peut procéder soit :

- par la barre de menu : **Insert > Insert Cell Below** (pour insérer une cellule en-dessous ; si on désire une insertion au-dessus, il suffit de choisir **Insert Cell Above**) ;
- en cliquant dans le cadre de la cellule à partir de laquelle on désire faire un ajout (n'importe où, sauf dans la zone grisée de code, de manière à passer en mode **commande**), puis en appuyant sur la touche **B** du clavier (**A** pour une insertion au-dessus).

La nouvelle cellule appelle à nouveau à inscrire une instruction en Python. Pour indiquer que le contenu doit être interprété comme du texte, il est nécessaire de le préciser. Encore une fois, plusieurs méthodes permettent de le faire :

- par la barre de menu : **Cell > Cell Type > Markdown** ;
- par la barre des raccourcis : dans le menu déroulant où est inscrit **Code**, en sélectionnant **Markdown** ;
- en mode commande (après avoir cliqué à l'intérieur du cadre de la cellule, mais pas dans la zone de code), en appuyant sur la touche **M** du clavier.

La cellule est alors prête à recevoir du texte, rédigé en markdown. Pour plus d'informations sur la rédaction en Markdown, se référer à cette [antisèche](#) par exemple.

Entrons quelques lignes de texte pour voir très rapidement le fonctionnement des cellules rédigées en Markdown.

```
# Un titre de niveau 1
```

```
Je vais écrire *du texte en italique* et aussi **en gras**.
```

```
## Un titre de niveau 2
```

```
Je peux faire des listes :
```

```
- avec un item ;  
- un second ;  
- et un troisième imbriquant une nouvelle liste :  
    - avec un sous-item,  
    - et un second ;  
- un quatrième incluant une liste imbriquée numérotée :  
    1. avec un sous-item,
```

```

1. et un autre.

## Un autre titre de niveau 2

Je peux même faire figurer des équation  $\LaTeX$ .
Comme par exemple  $X \sim \mathcal{N}(0,1)$ .

Pour en savoir plus sur  $\LaTeX$ , on peut se référer à cette :
[page Wikipédia](https://en.wikibooks.org/wiki/LaTeX/Mathematics).

```

Ce qui donne, dans Jupyter :

```

In [1]: 2+1
Out[1]: 3

```

Un titre de niveau 1

Je vais écrire *du texte en italique* et aussi **en gras**.

Un titre de niveau 2

Je peux faire des listes :

- avec un item ;
- un second ;
- et un troisième imbriquant une nouvelle liste :
 - avec un sous-item,
 - et un second ;
- un quatrième incluant une liste imbriquée numérotée :
 1. avec un sous-item,
 1. et un autre.

Un autre titre de niveau 2

Je peux même faire figurer des équation \LaTeX , comme par exemple $X \sim \mathcal{N}(0,1)$.

Pour en savoir plus sur \LaTeX , on peut se référer à cette [page Wikipédia](https://en.wikibooks.org/wiki/LaTeX/Mathematics).

Figure 1.9 – Cellule textuelle non évaluée.

Reste alors à l'évaluer, comme s'il s'agissait d'une cellule contenant une instruction Python, pour basculer vers un affichage Markdown (CTRL et ENTREE).

Pour **éditer le texte** une fois que l'on a basculé en markdown, un simple double-clic dans la zone de texte de la cellule fait l'affaire.

Pour **changer le type de la cellule pour qu'elle devienne du code** :

- par la barre de menu : `Cell > Cell Type > Code` ;
- par la barre des raccourcis : dans le menu déroulant où est inscrit `Code`, en sélectionnant `Code` ;
- en mode commande, appuyer sur la touche du clavier `Y`.

1.3.4.3 Suppression d'une cellule

Pour supprimer une cellule :

- par la barre de menu : `Edit > Delete Cells` ;
- par la barre des raccourcis : icône en forme de ciseaux ;
- en mode commande, appuyer deux fois sur la touche du clavier `D`.

1.4 Les variables

1.4.1 Assignation et suppression

Lorsque nous avons évalué les instructions `2+1` précédemment, le résultat s'est affiché dans la console, mais il n'a pas été enregistré. Dans de nombreux cas, il est utile de conserver le contenu du résultat dans un objet, pour pouvoir le réutiliser par la suite. Pour ce faire, on utilise des *variables*. Pour créer une variable, on utilise le signe d'égalité (`=`), que l'on fait suivre par ce que l'on veut sauvegarder (du texte, un nombre, plusieurs nombres, etc.) et précéder par le nom que l'on utilisera pour désigner cette variable.

Par exemple, si on souhaite stocker le résultat du calcul `2+1` dans une variable que l'on nommera `x`, il faudra écrire :

```
x = 2+1
```

Pour afficher la valeur de notre variable `x`, on fait appel à la fonction `print()` :

```
print(x)
```

```
## 3
```

Pour changer la valeur de la variable, il suffit de faire une nouvelle assignation :

```
x = 4
print(x)
```

```
## 4
```

Il est également possible de donner plus d'un nom à un même contenu (on réalise une copie de `x`) :

```
x = 4;
y = x;
print(y)
```

```
## 4
```

Si on modifie la copie, l'original ne sera pas affecté :

```
y = 0
print(y)
```

```
## 0
```

```
print(x)
```

```
## 4
```

Pour **supprimer** une variable, on utilise l'instruction `del` :

```
del y
```

L'affichage du contenu de `y` renvoie une erreur :

```
print(y)
```

```
## NameError: name 'y' is not defined
```

Mais on note que la variable `x` n'a pas été supprimée :

```
print(x)
```

```
## 4
```

1.4.2 Conventions de nommage

Le nom d'une variable peut être composé de caractères alphanumériques ainsi que du trait de soulignement (`_`) (il n'y a pas de limite sur la longueur du nom). Il est proscrit de faire commencer le nom de la variable par un nombre. Il est également interdit de faire figurer une espace dans le nom d'une variable.

Pour accroître la lisibilité du nom des variables, plusieurs méthodes existent. Nous adopterons la suivante :

- toutes les lettres en minuscule ;
- la séparation des termes par un trait de soulignement.

Exemple, pour une variable contenant la valeur de l'identifiant d'un utilisateur : `id_utilisateur`.

Il faut noter que le nom des variables est **sensible à la casse** :

```
x = "toto"
print(x)
```

```
## toto
```

```
print(X)
```

```
## NameError: name 'X' is not defined
```

1.5 Les commentaires

Pour ajouter des commentaires en python, il existe plusieurs façons.

Une des manières de faire est d'utiliser le symbole dièse (`#`) pour effectuer un **commentaire sur une seule ligne**. Tout ce qui suit le dièse jusqu'à la fin de la ligne ne sera pas évalué par Python. En revanche, ce qui vient avant le dièse le sera.

```
# Un commentaire print("Bonjour")
print("Hello") # Un autre commentaire

## Hello
```

L'introduction d'un **bloc de commentaires** (des commentaires sur plusieurs lignes) s'effectue quant à elle en entourant ce qui est) commenter d'un délimiteur : trois guillemets simples ou doubles :

```
"""
Un commentaire qui commencer sur une ligne
et qui continue sur une autre
et s'arrête à la troisième
"""
```

1.6 Les modules et les packages

Certaines fonctions de base en Python sont chargées par défaut. D'autres, nécessitent de charger un **module**. Ces modules sont des fichiers qui contiennent des **définitions** ainsi que des **instructions**.

Lorsque plusieurs modules sont réunis pour offrir un ensemble de fonctions, on parle alors de **package**.

Parmi les *packages* qui seront utilisés dans ces notes, on peut citer :

- [NumPy](#), un *package* fondamental pour effectuer des calculs scientifiques ;
- [pandas](#), un *package* permettant de manipuler facilement les données et de les analyser ;
- [Matplotlib](#), un *package* permettant de réaliser des graphiques.

Pour charger un module (ou un *package*), on utilise la commande **import**. Par exemple, pour charger le *package* **pandas** :

```
import pandas
```

Ce qui permet de faire appel à des fonctions contenues dans le module ou le *package*. Par exemple, ici, on peut faire appel à la fonction **Series()**, contenue dans le *package* **pandas**, permettant de créer un tableau de données indexées à une dimension :


```
x = pandas.Series([1, 5, 4])
print(x)
```

```
## 0      1
## 1      5
## 2      4
## dtype: int64
```

Il est possible de donner un alias au module ou au *package* que l'on importe, en le précisant à l'aide de la syntaxe suivante :

```
import module as alias
```

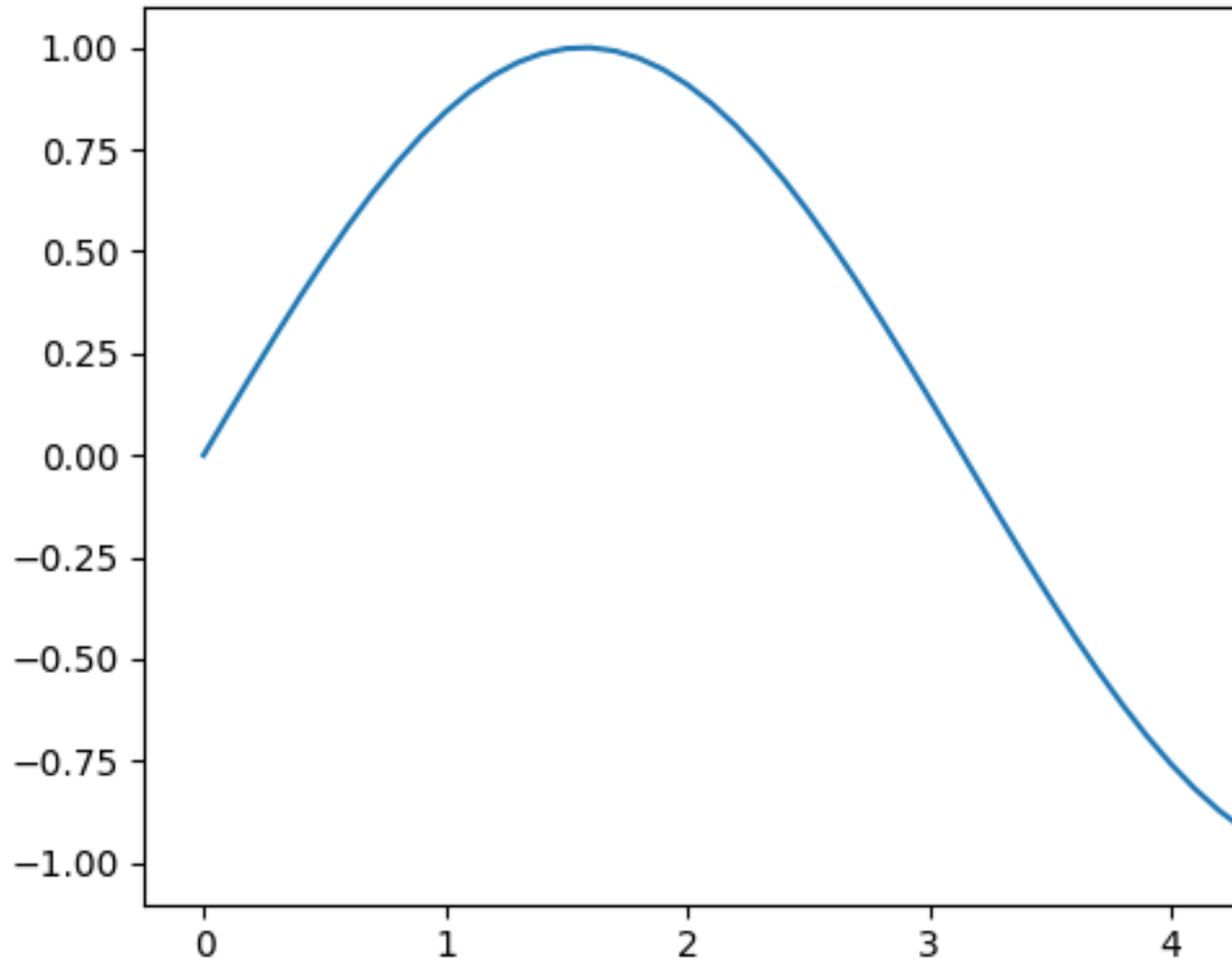
Cette pratique est courante pour abréger les noms des modules que l'on va être amené à utiliser beaucoup. Par exemple, pour **pandas**, il est coutume d'écourter le nom en **pd** :

```
import pandas as pd
x = pd.Series([1, 5, 4])
print(x)
```

```
## 0      1
## 1      5
## 2      4
## dtype: int64
```

On peut également importer une seule fonction d'un module, et lui attribuer (optionnellement) un alias. Par exemple, avec la fonction **pyplot** du *package* **matplotlib**, il est coutume de faire comme suit :

```
import matplotlib
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
x = np.arange(0, 5, 0.1);
y = np.sin(x)
plt.plot(x, y)
```



1.7 L'aide

Pour conclure cette introduction, il semble important de mentionner la présence de l'**aide** et de la **documentation** en Python.

Pour obtenir des informations sur des fonctions, il est possible de se référer à la

[documentation en ligne](#). Il est également possible d'obtenir de l'aide à l'intérieur de l'environnement que l'on utilise, en utilisant le point d'interrogation (?).

Par exemple, lorsque l'on utilise IPython (ce qui, rappelons-le, est le cas dans Jupyter), on peut accéder à l'aide à travers différentes syntaxes :

- `?` : fournit une introduction et un aperçu des fonctionnalités offertes en Python (on la quitte avec la touche **ESC** par exemple) ;
- `object?` : fournit des détails au sujet de `'object'` (par exemple `x?` ou encore `plt.plot?`) ;
- `object??` : plus de détails à propos de `'object'` ;
- `%quickref` : référence courte sur les syntaxes en Python ;
- `help()` : accès à l'aide de Python.

Note : la touche de **tabulation** du clavier permet non seulement une **autocomplétion**, mais aussi une **exploration du contenu** d'un objet ou module.

Par ailleurs, lorsqu'il s'agit de trouver de l'aide sur un problème plus complexe, le bon réflexe à adopter est de ne pas hésiter à chercher sur un moteur de recherche, dans des mailing-lists et bien évidemment sur les nombreuses questions sur [Stack Overflow](#).

Chapitre 2

Types de données

Il existe quelques types de données intégrés dans Python. Nous allons dans cette partie évoquer les chaînes de caractères, les valeurs numériques, les booléens (`TRUE/FALSE`), la valeur `null` et les dates et temps.

2.1 Chaînes de caractères

Une chaîne de caractères, ou *string* en anglais, est une collection de caractères comme des lettres, des nombres, des espaces, des signes de ponctuation, etc.

Les chaînes de caractères sont repérées à l'aide de guillemets simples, doubles, ou triples.

Voici un exemple :

```
x = "Hello World"
```

Pour afficher dans la console le contenu de notre variable `x` contenant la chaîne de caractères, on fait appel à la fonction `print()` :

```
print(x)
```

```
## Hello World
```

Comme indiqué juste avant, des guillemets simples peuvent être utilisés pour créer une chaîne de caractères :

```
y = 'How are you?'  
print(y)
```

```
## How are you?
```

Pour faire figurer des apostrophes dans une chaîne de caractères créée à l'aide de guillemets simples, il est nécessaire d'utiliser un caractère d'échappement : une barre oblique inversée (\) :

```
z = 'I\'m fine'  
print(z)
```

```
## I'm fine
```

On peut noter que si la chaîne de caractères est créée à l'aide de guillemets doubles, il n'est pas nécessaire d'avoir recours au caractère d'échappement :

```
z = "I'm \"fine\""  
print(z)
```

```
## I'm "fine"
```

Pour indiquer un retour à la ligne, on utilise la chaîne \n :

```
x = "Hello, \nWorld"  
print(x)
```

```
## Hello,  
## World
```

Dans le cas de chaînes de caractères sur **plusieurs lignes**, le fait d'utiliser des guillemets simples ou doubles renverra une erreur (*EOL while scanning trial literal, i.e.*, détection d'une erreur de syntaxe, Python s'attendait à quelque chose d'autre à la fin de la ligne). Pour écrire une chaîne de caractères sur plusieurs lignes, Python propose d'utiliser trois fois des guillemets (simples ou doubles) en début et fin de chaîne :

```
x = """Hello,  
World"""  
print(x)
```

```
## Hello ,  
## World
```

Remarque 2.1.1

Le caractère `\` (barre oblique inversée, ou *backslash*) est le caractère d'échappement. Il permet d'afficher certains caractères, comme les guillemets dans une chaîne elle-même définie à l'aide de guillemets, ou bien les caractères de contrôle, comme la tabulation, le saut de ligne, etc. Voici quelques exemples courants :

Code	Description	Code	Description
<code>\n</code>	Nouvelle ligne	<code>\r</code>	Retour à la ligne
<code>\t</code>	Tabulation	<code>\b</code>	Retour arrière
<code>\\</code>	Barre oblique inversée	<code>\'</code>	Apostrophe
<code>\"</code>	Apostrophe double	<code>\`</code>	Accent grave

Pour récupérer la **longueur d'une chaîne de caractères**, Python propose la fonction `len()` :

```
x = "Hello World !"  
print(len(x))
```

```
## 13
```

```
print(x, len(x))
```

```
## Hello World ! 13
```

2.1.1 Concaténation de chaînes

Pour concaténer des chaînes de caractères, c'est-à-dire les mettre bout à bout, Python propose d'utiliser l'opérateur `+` :

```
print("Hello" + " World")
```

```
## Hello World
```

L'opérateur `*` permet quant à lui de répéter plusieurs fois une chaîne :

```
print( 3 * "Go Habs Go! " + "Woo Hoo!")
```

```
## Go Habs Go! Go Habs Go! Go Habs Go! Woo Hoo!
```

Lorsque deux littéraux de chaînes sont côte à côte, Python les concatène :

```
x = ('You shall ' 'not ' "pass!")
print(x)
```

```
## You shall not pass!
```

Il est également possible d'**ajouter à une chaîne de caractères le contenu d'une variable**, à l'aide de crochets (`{}`) et de la méthode `format()`

```
x = "J'aime coder en {}"
langage_1 = "R"
langage_2 = "Python"
preference_1 = x.format(langage_1)
print(preference_1)
```

```
## J'aime coder en R
```

```
preference_2 = x.format(langage_2)
print(preference_2)
```

```
## J'aime coder en Python
```

Il est tout à fait possible d'ajouter **plus d'un contenu de variable** dans une chaîne de caractères, toujours avec les crochets et la méthode `format()` :


```
x = "J'aime coder en {} et en {}"  
preference_3 = x.format(langage_1, langage_2)  
print(preference_3)
```

```
## J'aime coder en R et en Python
```

2.1.2 Indexation et extraction

Les chaînes de caractères peuvent être indexées. Attention, **l'indice du premier caractère commence à 0**.

Pour obtenir le *i*e caractère d'une chaîne, on utilise des crochets. La syntaxe est la suivante :

```
x[i-1]
```

Par exemple, pour afficher le premier caractère, puis le cinquième de la chaîne `Hello` :

```
x = "Hello"  
print(x[0])
```

```
## H
```

```
print(x[4])
```

```
## o
```

L'extraction peut s'effectuer en partant par la fin de la chaîne, en faisant précéder la valeur de l'indice par le signe moins (-).

Par exemple, pour afficher l'avant-dernier caractère de notre chaîne `x` :

```
print(x[-2])
```

```
## l
```

L'extraction d'une sous-chaîne en précisant sa position de début et de fin (implicitement ou non) s'effectue avec les crochets également. Il suffit de préciser les deux valeurs d'indices : `[debut:fin]`.

```
x = "You shall not pass!"

# Du quatrième caractère (non inclus) au neuvième (inclus)
print(x[4:9])

## shall
```

Lorsque l'on ne précise pas la première valeur, le début de la chaîne est pris par défaut ; lorsque le second n'est pas précisé, la fin de la chaîne est prise par défaut.

```
# Du 4e caractère (non inclus) à la fin de la chaîne
print(x[4:])
# Du début de la chaîne à l'avant dernier caractère (inclus)
print(x[:-1])
# Du 3e caractère avant la fin (inclus) jusqu'à la fin
print(x[-5:])

## shall not pass!

## You shall not pass

## pass!
```

Il est possible de rajouter un troisième indice dans les crochets : **le pas**.

```
# Du 4e caractère (non inclus), jusqu'à la fin de la chaîne,
# par pas de 3.
print(x[4::3])

## sln s
```

Pour obtenir la chaîne en dans le sens opposé :

```
print(x[::-1])
```

```
## !ssap ton llaHS uoY
```

2.1.3 Méthodes disponibles avec les chaînes de caractères

De nombreuses méthodes sont disponibles pour les chaînes de caractères. En ajoutant un point (.) après le nom d'un objet désignant une chaîne de caractères puis en appuyant sur la touche de tabulation, les méthodes disponibles s'affichent dans un menu déroulant.

Par exemple, la méthode `count()` permet de compter le nombre d'occurrences d'un motif dans la chaîne. Pour compter le nombre d'occurrence de `in` dans la chaîne suivante :

```
x = "le train de tes injures roule sur le rail de mon indifférence"
print(x.count("in"))
```

```
## 3
```

Remarque 2.1.2

Une fois l'appel à méthode écrit, en plaçant le curseur à la fin de la ligne et en appuyant sur les touches **Shift** et **Tabulation**, on peut afficher des explications.

2.1.3.1 Conversion en majuscules ou en minuscules

Les méthodes `lower()` et `upper()` permettent de passer une chaîne de caractères en caractères minuscules et majuscules, respectivement.

```
x = "le train de tes injures roule sur le rail de mon indifférence"
print(x.lower())
print(x.upper())
```

```
## le train de tes injures roule sur le rail de mon indiffé
   rence
```

```
## LE TRAIN DE TES INJURES ROULE SUR LE RAIL DE MON INDIFFÉ  
RENCE
```

2.1.3.2 Recherche de chaînes de caractères

Quand on souhaite **retrouver un motif** dans une chaîne de caractères, on peut utiliser la méthode `find()`. On fournit en paramètres un motif à rechercher. La méthode `find()` retourne le plus petit indice dans la chaîne où le motif est trouvé. Si le motif n'est pas retrouvé, la valeur retournée est `-1`.

```
print(x.find("in"))  
print(x.find("bonjour"))
```

```
## 6
```

```
## -1
```

Il est possible d'ajouter en option une indication permettant de **limiter la recherche sur une sous-chaîne**, en précisant l'indice de début et de fin :

```
print(x.find("in", 7, 20))
```

```
## 16
```

Note : on peut omettre l'indice de fin ; en ce cas, la fin de la chaîne est utilisée :

```
print(x.find("in", 20))
```

```
## 49
```

Remarque 2.1.3

Si on ne désire pas connaître la position de la sous-chaîne, mais uniquement sa présence ou son absence, on peut utiliser l'opérateur `in` : `print("train" in x)`

Pour effectuer une recherche **sans prêter attention à la casse**, on peut utiliser la méthode `capitalize()` :

```
x = "Mademoiselle Deray, il est interdit de manger de la choucroute ici."
print(x.find("deray"))

## -1
```

```
print(x.capitalize().find("deray"))

## 13
```

2.1.3.3 Découpage en sous-chaînes

Pour **découper une chaîne de caractères en sous-chaînes**, en fonction d'un motif servant à la délimitation des sous-chaînes (par exemple une virgule, ou une espace), on utilise la méthode `split()` :

```
print(x.split(" "))

## ['Mademoiselle', 'Deray,', 'il', 'est', 'interdit', 'de', ' ',
   'manger', 'de', 'la', 'choucroute', 'ici.']
```

En indiquant en paramètres une valeur numérique, on peut limiter le nombre de sous-chaînes retournées :

```
# Le nombre de sous-chaînes maximum sera de 3
print(x.split(" ", 3))

## ['Mademoiselle', 'Deray,', 'il', 'est interdit de manger de
   la choucroute ici.']
```

La méthode `splitlines()` permet également de séparer une chaîne de caractères en fonction d'un motif, ce motif étant un caractère de fin de ligne, comme un saut de ligne ou un retour chariot par exemple.

```
x = '''Luke, je suis ton pere !
- Non... ce n'est pas vrai ! C'est impossible !
- Lis dans ton coeur, tu sauras que c'est vrai.
- Nooooooooon ! Nooooon !'''
print(x.splitlines())

## ["Luke, je suis ton pere !", "- Non... ce n'est pas vrai !
    C'est impossible !", "- Lis dans ton coeur, tu sauras que
    c'est vrai.", "- Nooooooooon ! Nooooon !"]
```

2.1.3.4 Nettoyage, complétion

Pour retirer des caractères blancs (*e.g.*, des espaces, sauts de ligne, quadratins, etc.) présents en début et fin de chaîne, on peut utiliser la méthode `strip()`, ce qui est parfois très utile pour nettoyer des chaînes.

```
x = "\n\n    Pardon, du sucre ?    \n \n"
print(x.strip())

## Pardon, du sucre ?
```

On peut préciser en paramètre quels caractères retirer en début et fin de chaîne :

```
x = "www.egallic.fr"
print(x.strip("wrf."))

## egallic
```

Parfois, il est nécessaire de s'assurer d'obtenir une **chaîne d'une longueur donnée** (lorsque l'on doit fournir un fichier avec des largeurs fixes pour chaque colonne par exemple). La méthode `rjust()` est alors d'un grand secours. En lui renseignant une longueur de chaîne et un caractère de remplissage, elle retourne la chaîne de caractères avec une complétion éventuelle (si la longueur de la chaîne retournée n'est pas assez longue au regard de la valeur demandée), en répétant le caractère de remplissage autant de fois que nécessaire.

Par exemple, pour avoir une coordonnée de longitude, stockée dans une chaîne de caractères de longueur 7, en rajoutant des espaces si nécessaire :

```
longitude = "48.11"
print(x.rjust(7, " "))

## www.egallic.fr
```

2.1.3.5 Remplacements

La méthode `replace()` permet d'effectuer des **remplacements de motifs** dans une chaîne de caractères.

```
x = "Criquelette ! Vous, ici ? Dans votre propre salle de bain ? Quelle surprise !"
print(x.replace("Criquelette", "Ridge"))

## Ridge ! Vous, ici ? Dans votre propre salle de bain ?
   Quelle surprise !
```

Cette méthode est très pratique pour **retirer des espaces** par exemple :

```
print(x.replace(" ", ""))

## Criquelette!Vous,ici?Dansvotrepropresalledebain?
   Quellesurprise!
```

Voici un tableau répertoriant quelques méthodes disponibles ([liste exhaustive dans la documentation](#)) :

Méthode	Description
<code>capitalize()</code>	Mise en majuscule du premier caractère et en minuscule du reste
<code>casefold()</code>	retire les distinctions de casse (utile pour la comparaison de chaînes sans faire attention à la casse)
<code>count()</code>	Compte le nombre d'occurrence (sans chevauchement) d'un motif
<code>encode()</code>	Encode une chaîne de caractères dans un encodage spécifique
<code>find()</code>	Retourne le plus petit indice où une sous-chaîne est trouvée

Méthode	Description
<code>lower()</code>	Retourne la chaîne en ayant passé chaque caractère alphabétique en minuscules
<code>replace()</code>	Remplace un motif par un autre
<code>split()</code>	Sépare la chaîne en sous-chaînes en fonction d'un motif
<code>title()</code>	Retourne la chaîne en ayant passé chaque première lettre de mot par une majuscule
<code>upper()</code>	Retourne la chaîne en ayant passé chaque caractère alphabétique en majuscules

2.1.4 Conversion en chaînes de caractères

Lorsque l'on veut concaténer une chaîne de caractères avec un nombre, Python retourne une erreur.

```
nb_followers = 0
message = "He has " + nb_followers + "followers."

## TypeError: can only concatenate str (not "int") to str
```

```
print(message)

## NameError: name 'message' is not defined
```

Il est alors nécessaire de convertir au préalable l'objet n'étant pas une chaîne en une chaîne de caractères. Pour ce faire, Python propose la fonction `str()` :

```
message = "He has " + str(nb_followers) + " followers."
print(message)

## He has 0 followers.
```

2.1.5 Exercice

1. Créer deux variables nommées `a` et `b` afin qu'elles contiennent respectivement les chaînes de caractères suivantes : 23 à 0 et C'est la piquette, Jack!.
2. Afficher le nombre de caractères de `a`, puis de `b`.
3. Concaténer `a` et `b` dans une seule chaîne de caractères, en ajoutant une virgule comme caractère de séparation.
4. Même question en choisissant une séparation permettant un retour à la ligne entre les deux phrases.
5. À l'aide de la méthode appropriée, mettre en majuscules `a` et `b`.
6. À l'aide de la méthode appropriée, mettre en minuscules `a` et `b`.
7. Extraire le mot `la` et `Jack` de la chaîne `b`, en utilisant les indices.
8. Rechercher si la sous-chaîne `piqu` est présente dans `b`, puis faire de même avec la sous-chaîne `mauvais`.
9. Retourner la position (indice) du premier caractère `a` retrouvé dans la chaîne `b`, puis essayer avec le caractère `w`.
10. Remplacer les occurrences du motif `a` par le motif `Z` dans la sous-chaîne `b`.
11. Séparer la chaîne `b` en utilisant la virgule comme séparateur de sous-chaînes.
12. (Bonus) Retirer tous les caractères de ponctuation de la chaîne `b`, puis utiliser une méthode appropriée pour retirer les caractères blancs en début et fin de chaîne. (Utiliser la librairie `regex`).

2.2 Valeurs numériques

Il existe quatre catégories de nombres en Python : les entiers, les nombres à virgule flottante et les complexes.

2.2.1 Entiers

Les entiers (`ints`), en Python, sont des nombres entiers signés.

Remarque 2.2.1

On accède au type d'un objet à l'aide de la fonction `type()` en Python.

```
x = 2
y = -2
print(type(x))
```

```
## <class 'int'>
```

```
print(type(y))
```

```
## <class 'int'>
```

2.2.2 Nombre à virgule flottante

Les nombres à virgule flottante (**floats**) représentent les nombres réels. Ils sont écrits à l'aide d'un point permettant de distinguer la partie entière de la partie décimale du nombre.

```
x = 2.0
y = 48.15162342
print(type(x))
```

```
## <class 'float'>
```

```
print(type(y))
```

```
## <class 'float'>
```

Il est également possible d'avoir recours aux notations scientifiques, en utilisant E ou e pour indiquer une puissance de 10. Par exemple, pour écrire $3,2^{12}$, on procèdera comme suit :

```
x = 3.2E12
y = 3.2e12
print(x)
```

```
## 3200000000000.0
```

```
print(y)
```

```
## 32000000000000.0
```

Par ailleurs, lorsque le nombre est égal à une fraction de 0, on peut s'affranchir d'écrire le zéro :

```
print(0.35)
```

```
## 0.35
```

```
print(.35)
```

```
## 0.35
```

2.2.3 Nombres complexes

Python permet nativement de manipuler des nombres complexes, de la forme $z = a+ib$, où a et b sont des nombres à virgule flottante, et tel que $i^2 = (-i)^2 = -1$. La partie réelle du nombre, $\Re(z)$, est a tandis que sa partie imaginaire, $\Im(z)$, est b .

En python, l'unité imaginaire i est dénotée par la lettre `j`.

```
z = 1+3j  
print(z)
```

```
## (1+3j)
```

```
print(type(z))
```

```
## <class 'complex'>
```

Il est également possible d'utiliser la fonction `complex()`, qui demande deux paramètres (la partie réelle et la partie imaginaire) :

```
z = complex(1, 3)  
print(z)
```

```
## (1+3j)
```

```
print(type(z))
```

```
## <class 'complex'>
```

Plusieurs méthodes sont disponibles avec les nombres complexes. Par exemple, pour accéder au conjugué, Python fournit la méthode `conjugate()` :

```
print(z.conjugate())
```

```
## (1-3j)
```

L'accès à la partie réelle d'un complexe ou à sa partie imaginaire s'effectue comme suit :

```
z = complex(1, 3)
print(z.real)
```

```
## 1.0
```

```
print(z.imag)
```

```
## 3.0
```

2.2.4 Conversions

Pour convertir un nombre dans un autre format numérique, Python dispose de quelques fonctions.

2.2.4.1 Conversion en entier

La **conversion d'un nombre ou d'une chaîne de caractères en entier** s'effectue à l'aide de la fonction `int()` :

```
x = "3"
x_int = int(x)
print(type(x_int))

## <class 'int'>
```

```
print(type(x))

## <class 'str'>
```

On note que la conversion d'un nombre à virgule flottante tronque le nombre pour ne garder que la partie entière :

```
x = 3.6
x_int = int(x)
print(x_int)

## 3
```

2.2.4.2 Conversion en nombre à virgule flottante

Pour convertir un nombre ou une chaîne de caractères en nombre à virgule flottante (si possible), Python propose d'utiliser la fonction `float()`.

```
x = "3.6"
x_float = float(x)
print(type(x_float))

## <class 'float'>
```

Avec un entier à l'origine :

```
x = 3
x_float = float(x)
print(x_float)
```

```
## 3.0
```

2.2.4.3 Conversion en complexe

La conversion d'un nombre ou d'une chaîne de caractères en nombre complexe s'effectue avec la fonction `complex()` :

```
x = "2"
x_complex = complex(x)
print(x_complex)
```

```
## (2+0j)
```

Avec un *float* :

```
x = 2.4
x_complex = complex(x)
print(x_complex)
```

```
## (2.4+0j)
```

2.3 Booléens

Les données de type logique peuvent prendre deux valeurs : **True** ou **False**. Elles répondent à une condition logique. Il faut faire attention à bien respecter la casse.

```
x = True
y = False
print(x, y)
```

```
## True False
```

True peut être converti automatiquement en 1 ; **False** en 0. Cela peut s'avérer très pratique, pour faire des comptages de valeurs vraies ou fausses dans les colonnes d'un tableau de données, par exemple.

```
res = True + True + False + True*True
print(res)
```

```
## 3
```

2.4 Objet vide

L'objet vide, communément appelé `null`, possède un équivalent en Python : `None`. Pour l'assigner à une variable, il faut faire attention à la casse :

```
x = None
print(x)
```

```
## None
```

```
print(type(x))
```

```
## <class 'NoneType'>
```

L'objet `None` est une variable neutre, au comportement “null”.

Pour tester si un objet est l'objet `None`, on procède comme suit (le résultat est un booléen) :

```
x = 1
y = None
print(x is None)
```

```
## False
```

```
print(y is None)
```

```
## True
```

2.5 Dates et temps

Il existe plusieurs modules pour gérer les dates et le temps en Python. Nous allons explorer une partie du module `datetime`.

2.5.1 Module `datetime`

Python possède un module appelé `datetime` qui offre la possibilité de manipuler des dates et des durées (*dates* et *times*).

Il existe plusieurs types d'objets désignant des dates :

- `date` : une date suivant le calendrier grégorien, renseignant l'année, le mois et le jour ;
- `time` : un temp donné, sans prise en compte d'un jour particulier, renseignant l'heure, la minute, la seconde (possiblement la microseconde et le fuseau horaire également).
- `datetime` : une date combinant `date` et `time` ;
- `timedelta` : une durée entre deux objets de type `dates`, `time` ou `datetime` ;
- `tzinfo` : un type de base abstraite, renseignant au sujet des fuseaux horaires ;
- `timezone` : un type utilisant le type `tzinfo` comme un décalage fixe par rapport à l'UTC.

2.5.1.1 Date

Les objets de type `date` désignent des dates du calendrier grégorien, pour lesquelles sont mentionnées les caractéristiques suivantes : l'année, le mois et le jour.

Pour créer un objet `date`, la syntaxe est la suivante :

```
date(year, month, day)
```

Par exemple, pour créer la date renseignant le 23 avril 2013 :

```
from datetime import date
debut = date(year = 2013, month = 4, day = 23)
print(debut)
```

```
## 2013-04-23
```



```
print(type(debut))  
  
## <class 'datetime.date'>
```

Remarque 2.5.1

Il n'est pas obligatoire de préciser le nom des paramètres dans l'appel à la fonction `date`. L'ordre à respecter devra toutefois être le suivant : année, mois, jour.

On peut ensuite accéder aux attributs de la date créée (ce sont des entiers) :

```
print(debut.year) # Extraire l'année  
  
## 2013
```

```
print(debut.month) # Extraire le mois  
  
## 4
```

```
print(debut.day) # Extraire le jour  
  
## 23
```

Les objets du type `date` possèdent quelques méthodes. Nous allons passer en revue quelques-unes d'entre-elles.

2.5.1.1.1 `ctime()` La méthode `ctime()` retourne la date sous forme d'une chaîne de caractères.

```
print(debut.ctime())  
  
## Tue Apr 23 00:00:00 2013
```

2.5.1.1.2 weekday() La méthode `weekday()` retourne la position du jour de la semaine (lundi valant 0, dimanche 6)

```
print(debut.weekday())
```

```
## 1
```

Remarque 2.5.2

Cette méthode peut être très pratique lors d’une analyse des données, pour explorer les aspects de saisonnalité hebdomadaire.

2.5.1.1.3 isoweekday() Dans la même veine que `weekday()`, la méthode `isoweekday()` retourne la position du jour de la semaine, en attribuant cette fois la valeur 1 au lundi et 7 au dimanche.

```
print(debut.isoweekday())
```

```
## 2
```

2.5.1.1.4 toordinal() La méthode `toordinal()` retourne le numéro du jour, en prenant comme référence la valeur 1 pour le premier jour de l’an 1.

```
print(debut.toordinal())
```

```
## 734981
```

2.5.1.1.5 isoformat() La méthode `isoformat()` retourne la date en [numérotation ISO](#), sous forme d’une chaîne de caractères.

```
print(debut.isoformat())
```

```
## 2013-04-23
```

2.5.1.1.6 isocalendar() La méthode `isocalendar()` retourne un nuplet (c.f. Section 3.2) comprenant trois éléments : l'année, le numéro de la semaine et le jour de la semaine (les trois en numérotation ISO).

```
print(debut.isocalendar())

## datetime.IsoCalendarDate(year=2013, week=17, weekday=2)
```

2.5.1.1.7 replace() La méthode `replace()` retourne la date après avoir effectué une modification

```
x = debut.replace(year=2014)
y = debut.replace(month=5)
z = debut.replace(day=24)
print(x, y, z)

## 2014-04-23 2013-05-23 2013-04-24
```

Cela n'a pas d'incidence sur l'objet d'origine :

```
print(debut)

## 2013-04-23
```

Il est possible de modifier plusieurs éléments en même temps :

```
x = debut.replace(day=24, month=5)
print(x)

## 2013-05-24
```

2.5.1.1.8 strftime() La méthode `strftime()` retourne, sous la forme d'une chaîne de caractères, une représentation de la date, selon un masque utilisé.

Par exemple, pour que la date soit représentée sous la forme DD-MM-YYYY (jour sur deux chiffres, mois sur deux chiffres et année sur 4) :

```
print(debut.strftime("%d-%m-%Y"))
```

```
## 23-04-2013
```

Dans l'exemple précédent, on note deux choses : la présence de directives de formatage (qui commencent par le symbole de pourcentage) et des caractères autres (ici, les tirets). On peut noter que les caractères peuvent être remplacés par d'autres, il s'agit ici d'un choix pour représenter la date en séparant ses éléments par des tirets. Il est tout à fait possible d'adopter une autre écriture, par exemple avec des barres obliques, ou même d'autres chaînes de caractères :

```
print(debut.strftime("%d/%m/%Y"))
```

```
## 23/04/2013
```

```
print(debut.strftime("Jour : %d, Mois : %m, Annee : %Y"))
```

```
## Jour : 23, Mois : 04, Annee : 2013
```

Concernant les directives de formatage, elles correspondent aux codes requis par le standard C (c.f. la [documentation de Python](#)). En voici quelques-uns :

Table 2.3 – Codes de formatages

Code	Description	Exemple
%a	Abréviation du jour de la semaine (dépend du lieu)	Tue
%A	Jour de la semaine complet (dépend du lieu)	Tuesday
%b	Abréviation du mois (dépend du lieu)	Apr
%B	Nom du mois complet (dépend du lieu) octobre	April
%c	Date et heure (dépend du lieu) au format %a %e %b %H : %M : %S : %Y	Tue Apr 23 00:00:00 2013
%C	Siècle (00-99) -1 (partie entière de la division de l'année par 100)	20
%d	Jour du mois (01-31)	23
%D	Date au format %m/%d/%y	04/23/13

Code	Description	Exemple
%e	Jour du mois en nombre décimal (1–31)	23
%F	Date au format %Y-%m-%d	2013-04-23
%h	Même chose que %b	Apr
%H	Heure (00–24)	00
%I	Heure (01–12)	12
%j	Jour de l’année (001–366)	113
%m	Mois (01–12)	04
%M	Minute (00–59)	00
%n	Retour à la ligne en output, caractère blanc en input	\n
%p	AM/PM	AM
%r	Heure au format 12 AM/PM	12:00:00 AM
%R	Même chose que %H :%M	00:00
%S	Seconde (00–61)	00
%t	Tabulation en output, caractère blanc en input	\t
%T	Même chose que %H :%M :%S	00:00:00
%u	Jour de la semaine (1–7), commence le lundi	2
%U	Semaine de l’année (00–53), dimanche comme début de semaine, et le premier dimanche de l’année définit la semaine	16
%V	Semaine de l’année (00–53). Si la semaine (qui commence un lundi) qui contient le 1 ^{er} janvier a quatre jours ou plus dans la nouvelle année, alors elle est considérée comme la semaine 1. Sinon, elle est considérée comme la dernière de l’année précédente, et la semaine suivante est considérée comme semaine 1 (norme ISO 8601)	17
%w	Jour de la semaine (0–6), dimanche étant 0	2
%W	Semaine de l’année (00–53), le lundi étant le premier jour de la semaine, et typiquement, le premier lundi de l’année définit la semaine 1 (convention G.B.)	16
%x	Date (dépend du lieu)	04/23/13
%X	Heure (dépend du lieu)	00:00:00'
%y	Année sans le “siècle” ” (00–99)	13
%Y	Année (en input, uniquement de 0 à 9999)	2013
%Z	offset en heures et minutes par rapport au temps UTC	

Code	Description	Exemple
%Z	Abréviation du fuseau horaire (en output seulement) CEST	

2.5.1.2 Time

Les objets de type `time` désignent des temps précis sans prise en compte d'un jour particulier. Ils renseignent l'heure, la minute, la seconde (possiblement la microseconde et le fuseau horaire également).

Pour créer un objet `time`, la syntaxe est la suivante :

```
time(hour, minute, second)
```

Par exemple, pour créer le moment 23 :04 :59 (vingt-trois heures, quatre minutes et cinquante-neuf secondes) :

```
from datetime import time
moment = time(hour = 23, minute = 4, second = 59)
print(moment)
```

```
## 23:04:59
```

```
print(type(moment))
```

```
## <class 'datetime.time'>
```

On peut rajouter des informations sur la microseconde. Sa valeur doit être comprise entre zéro et un million.

```
moment = time(hour = 23, minute = 4, second = 59, microsecond = 230)
print(moment)
```

```
## 23:04:59.000230
```

```
print(type(moment))
```

```
## <class 'datetime.time'>
```

On peut ensuite accéder aux attributs de la date créée (ce sont des entiers), parmi lesquels :

```
print(moment.hour) # Extraire l'heure
```

```
## 23
```

```
print(moment.minute) # Extraire la minute
```

```
## 4
```

```
print(moment.second) # Extraire la seconde
```

```
## 59
```

```
print(moment.microsecond) # Extraire la microseconde
```

```
## 230
```

Les objets du type `time` possèdent quelques méthodes, dont l'utilisation est similaire aux objets de classe `date` (se référer à la Section 2.5.1.1).

2.5.1.3 Datetime

Les objets de type `datetime` combinent les éléments des objets de type `date` et `time`. Ils renseignent le jour dans le calendrier grégorien ainsi que l'heure, la minute, la seconde (possiblement la microseconde et le fuseau horaire).

Pour créer un objet `datetime`, la syntaxe est la suivante :

```
datetime(year, month, day, hour, minute, second, microsecond)
```

Par exemple, pour créer la date 23-04-2013 à 17 :10 :00 :

```
from datetime import datetime
x = datetime(year = 2013, month = 4, day = 23,
             hour = 23, minute = 4, second = 59)
print(x)

## 2013-04-23 23:04:59
```

```
print(type(x))

## <class 'datetime.datetime'>
```

Les objets de type `datetime` disposent des attributs des objets de type `date` (c.f. Section 2.5.1.1) et de type `time` (c.f. Section 2.5.1.2).

Pour ce qui est des méthodes, davantage sont disponibles. Nous allons en commenter certaines.

2.5.1.3.1 `today()` et `now()` Les méthodes `today()` et `now()` retournent le `datetime` courant, celui au moment où est évaluée l'instruction :

```
print(x.today())

## 2025-05-23 10:28:26.217827
```

```
print(datetime.today())

## 2025-05-23 10:28:26.219100
```

La distinction entre les deux réside dans le fuseau horaire. Avec `today()`, l'attribut `tzinfo` est mis à `None`, tandis qu'avec `now()`, l'attribut `tzinfo`, s'il est indiqué, est pris en compte.

2.5.1.3.2 `timestamp()` La méthode `timestamp()` retourne, sous forme d'un nombre à virgule flottante, le *timestamp* POSIX correspondant à l'objet de type `datetime`. Le *timestamp* POSIX correspond à l'heure Posix, équivalent au nombre de secondes écoulées depuis le premier janvier 1970, à 00 :00 :00 UTC.


```
print(x.timestamp())
```

```
## 1366772699.0
```

2.5.1.3.3 date() La méthode `date()` retourne un objet de type `date` dont les attributs d'année, de mois et de jour sont identiques à ceux de l'objet :

```
x_date = x.date()
print(x_date)
```

```
## 2013-04-23
```

```
print(type(x_date))
```

```
## <class 'datetime.date'>
```

2.5.1.3.4 time() La méthode `time()` retourne un objet de type `time` dont les attributs d'heure, minute, seconde, microseconde sont identiques à ceux de l'objet :

```
x_time = x.time()
print(x_time)
```

```
## 23:04:59
```

```
print(type(x_time))
```

```
## <class 'datetime.time'>
```

2.5.1.4 Timedelta

Les objets de type `timedelta` représentent des durées séparant deux dates ou heures.

Pour créer un objet de type `timedelta`, la syntaxe est la suivante :

```
timedelta(days, hours, minutes, seconds, microseconds)
```

Il n'est pas obligatoire de fournir une valeur à chaque paramètre. Lorsque qu'un paramètre ne reçoit pas de valeur, celle qui lui est attribuée par défaut est 0.

Par exemple, pour créer un objet indiquant une durée de 1 jour et 30 secondes :

```
from datetime import timedelta
duree = timedelta(days = 1, seconds = 30)
duree

## datetime.timedelta(days=1, seconds=30)
```

```
datetime.timedelta(1, 30)
```

On peut accéder ensuite aux attributs (ayant été définis). Par exemple, pour accéder au nombre de jours que représente la durée :

```
duree.days
```

```
## 1
```

```
1
```

La méthode `total_seconds()` permet d'obtenir la durée exprimée en secondes :

```
duree = timedelta(days = 1, seconds = 30, hours = 20)
duree.total_seconds()
158430.0
```

2.5.1.4.1 Durée séparant deux objets `date` ou `datetime` Lorsqu'on soustrait deux objets de type `date`, on obtient le nombre de jours séparant ces deux dates, sous la forme d'un objet de type `timedelta` :

```
from datetime import timedelta
debut = date(2018, 1, 1)
fin = date(2018, 1, 2)
nb_jours = fin-debut
print(type(nb_jours))
```

```
## <class 'datetime.timedelta'>
```

```
print(nb_jours)
```

```
## 1 day, 0:00:00
```

Lorsqu'on soustrait deux objets de type `datetime`, on obtient le nombre de jours, secondes (et microsecondes, si renseignées) séparant ces deux dates, sous la forme d'un objet de type `timedelta` :

```
debut = datetime(2018, 1, 1, 12, 26, 30, 230)
fin = datetime(2018, 1, 2, 11, 14, 31)
duree = fin - debut
print(type(duree))
```

```
## <class 'datetime.timedelta'>
```

```
print(duree)
```

```
## 22:48:00.999770
```

On peut noter que les durée données prennent en compte les années bissextiles. Regardons d'abord pour une année non-bissextile, le nombre de jours séparant le 28 février du premier mars :

```
debut = date(2021, 2, 28)
fin = date(2021, 3, 1)
duree = fin - debut
duree
```

```
datetime.timedelta(1)
```

Regardons à présent la même chose, mais dans le cas d'une année bissextile :

```
debut_biss = date(2020, 2, 28)
fin_biss = date(2020, 3, 1)
```

```
duree_biss = fin_biss - debut_biss  
duree_biss
```

```
datetime.timedelta(2)
```

Il est également possible d'ajouter des durées à une date :

```
debut = datetime(2018, 12, 31, 23, 59, 59)  
print(debut + timedelta(seconds = 1))
```

```
## 2019-01-01 00:00:00
```

2.5.2 Module `pytz`

Si la gestion des dates revêt une importance particulière, une librairie propose d'aller un peu plus loin, notamment en ce qui concerne la gestion des fuseaux horaires. Cette librairie s'appelle `pytz`. De nombreux exemples sont proposés sur [la page web du projet](#).

2.5.3 Exercices

1. En utilisant la fonction appropriée, stocker la date du 29 août 2019 dans un objet que l'on appellera `d` puis afficher le type de l'objet.
2. À l'aide de la fonction appropriée, afficher la date du jour.
3. Stocker la date suivante dans un objet nommé `d2` : "2019-08-29 20 :30 :56". Puis, afficher dans la console avec la fonction `print()` les attributs d'année, de minute et de seconde de `d2`.
4. Ajouter 2 jours, 3 heures et 4 minutes à `d2`, et stocker le résultat dans un objet appelé `d3`.
5. Afficher la différence en secondes entre `d3` et `d2`.
6. À partir de l'objet `d2`, afficher sous forme de chaîne de caractères la date de `d2` de manière à ce qu'elle respecte la syntaxe suivante : "Mois Jour, Année", avec "Mois" le nom du mois (August), "Jour" le numéro du jour sur deux chiffres (29) et "Année" l'année de la date (2019).

Chapitre 3

Structures

Python dispose de plusieurs structures différentes intégrées de base. Nous allons aborder dans cette partie quelques unes d'entre-elles : les listes, les N-uplet (ou *tuples*), les ensembles et les dictionnaires.

3.1 Listes

Une des structures les plus flexibles en Python est la liste. Il s'agit d'un regroupement de valeurs. La création d'une liste s'effectue en écrivant les valeurs en les séparant par une virgule et en entourant l'ensemble par des crochets ([et]).

```
x = ["Pascaline", "Gauthier", "Xuan", "Jimmy"]
print(x)

## ['Pascaline', 'Gauthier', 'Xuan', 'Jimmy']
```

Le contenu d'une liste n'est pas forcément du texte :

```
y = [1, 2, 3, 4, 5]
print(y)

## [1, 2, 3, 4, 5]
```

Il est même possible de faire figurer des éléments de type différent dans une liste :

```
z = ["Piketty", "Thomas", 1971]
print(z)

## ['Piketty', 'Thomas', 1971]
```

Une liste peut contenir une autre liste :

```
tweets = ["aaa", "bbb"]
followers = ["Anne", "Bob", "Irma", "John"]
compte = [tweets, followers]
print(compte)

## [['aaa', 'bbb'], ['Anne', 'Bob', 'Irma', 'John']]
```

3.1.1 Extraction des éléments

L'accès aux éléments se fait grace à son indexation (attention, l'indice du premier élément est 0) :

```
print(x[0]) # Le premier élément de x

## Pascaline
```

```
print(x[1]) # Le second élément de x

## Gauthier
```

L'accès à un élément peut aussi se faire en partant de la fin, en faisant figurer le signe moins (-) devant l'indice : L'accès aux éléments se fait grace à son indexation (attention, l'indice du premier élément est 0) :

```
print(x[-1]) # Le dernier élément de x

## Jimmy
```

```
print(x[-2]) # L'avant dernier élément de x
```

```
## Xuan
```

Le découpage d'une liste de manière à obtenir un sous-ensemble de la liste s'effectue avec les deux points (:):

```
print(x[1:2]) # Les premiers et seconds éléments de x
```

```
## ['Gauthier']
```

```
print(x[2:]) # Du second (non inclus) à la fin de x
```

```
## ['Xuan', 'Jimmy']
```

```
print(x[:-2]) # Du premier à l'avant dernier (non inclus)
```

```
## ['Pascaline', 'Gauthier']
```

Remarque 3.1.1

Le découpage retourne également une liste.

Lors de l'extraction des éléments de la liste à l'aide des crochets, il est possible de rajouter un troisième paramètre, le pas :

```
print(x[::2]) # Un élément sur deux
```

```
## ['Pascaline', 'Xuan']
```

L'accès à des listes imbriquées s'effectue en utilisant plusieurs fois les crochets :

```
tweets = ["aaa", "bbb"]
followers = ["Anne", "Bob", "Irma", "John"]
compte = [tweets, followers]
res = compte[1][3] # Le 4e élément du 2e élément de la liste compte
```

Le **nombre d'éléments d'une liste** s'obtient avec la fonction `len()` :

```
print(len(compte))
```

```
## 2
```

```
print(len(compte[1]))
```

```
## 4
```

3.1.2 Modification

Les listes sont mutables, c'est-à-dire que leur contenu peut être modifié une fois l'objet créé.

3.1.2.1 Remplacement

Pour **modifier** un élément dans une liste, on utilise l'indigage :

```
x = [1, 3, 5, 6, 9]
x[3] = 7 # Remplacement du 4e élément
print(x)
```

```
## [1, 3, 5, 7, 9]
```

3.1.2.2 Ajout d'éléments

Pour **ajouter des éléments à une liste**, on utilise la méthode `append()` :

```
x.append(11) # Ajout de la valeur 11 en fin de liste
print(x)
```

```
## [1, 3, 5, 7, 9, 11]
```

Il est aussi possible d'utiliser la méthode `extend()`, pour concaténer des listes :


```
y = [13, 15]
x.extend(y)
print(x)

## [1, 3, 5, 7, 9, 11, 13, 15]
```

3.1.2.3 Suppression d'éléments

Pour **retirer un élément d'une liste**, on utilise la méthode `remove()` :

```
x.remove(3) # Retire le 4e élément
print(x)

## [1, 5, 7, 9, 11, 13, 15]
```

On peut aussi utiliser la commande `del` :

```
x = [1, 3, 5, 6, 9]
del x[3] # Retire le 4e élément
print(x)

## [1, 3, 5, 9]
```

3.1.2.4 Affectations multiples

On peut modifier plusieurs valeurs en même temps :

```
x = [1, 3, 5, 6, 10]
x[3:5] = [7, 9] # Remplace les 4e et 5e valeurs
print(x)

## [1, 3, 5, 7, 9]
```

La modification peut agrandir la taille de la liste :

```
x = [1, 2, 3, 4, 5]
x[2:3] = ['a', 'b', 'c', 'd'] # Remplace la 3e valeur
print(x)

## [1, 2, 'a', 'b', 'c', 'd', 4, 5]
```

On peut supprimer plusieurs valeurs en même temps :

```
x = [1, 2, 3, 4, 5]
x[3:5] = [] # Retire les 4e et 5e valeurs
print(x)

## [1, 2, 3]
```

3.1.3 Test d'appartenance

En utilisant l'opérateur `in`, on peut tester l'appartenance d'un objet à une liste :

```
x = [1, 2, 3, 4, 5]
print(1 in x)

## True
```

3.1.4 Copie de liste

Attention, la copie d'une liste n'est pas triviale en Python. Prenons un exemple.

```
x = [1, 2, 3]
y = x
```

Modifions le premier élément de `y`, et observons le contenu de `y` et de `x` :

```
y[0] = 0
print(y)
```

```
## [0, 2, 3]
```

```
print(x)

## [0, 2, 3]
```

Comme on peut le constater, le fait d'avoir utilisé le signe égal a simplement créé une référence et non pas une copie.

Pour effectuer une copie de liste, plusieurs façons existent. Parmi elles, l'utilisation de la fonction `list()` :

```
x = [1, 2, 3]
y = list(x)
y[0] = 0
print("x : ", x)

## x : [1, 2, 3]
```

```
print("y : ", y)

## y : [0, 2, 3]
```

On peut noter que lorsque l'on fait un découpage, un nouvel objet est créé, pas une référence :

```
x = [1, 2, 3, 4]
y = x[:2]
y[0] = 0
print("x : ", x)

## x : [1, 2, 3, 4]
```

```
print("y : ", y)

## y : [0, 2]
```

3.1.5 Tri

Pour trier les objets de la liste (sans en créer une nouvelle), Python propose la méthode `sort()` :

```
x = [2, 1, 4, 3]
x.sort()
print(x)

## [1, 2, 3, 4]
```

Cela fonctionne également avec des valeurs textuelles, en triant par ordre alphabétique :

```
x = ["c", "b", "a", "a"]
x.sort()
print(x)

## ['a', 'a', 'b', 'c']
```

Il est possible de fournir à la méthode `sort()` des paramètres. Parmi ces paramètres, il en est un, **key**, qui permet de fournir une fonction pour effectuer le tri. Cette fonction doit retourner une valeur pour chaque objet de la liste, sur laquelle le tri sera effectué. Par exemple, avec la fonction `len()`, qui, lorsqu'appliquée à du texte, retourne le nombre de caractères :

```
x = ["aa", "a", "aaaaa", "aa"]
x.sort(key=len)
print(x)

## ['a', 'aa', 'aa', 'aaaaa']
```

3.2 N-uplets (Tuples)

Les n-uplets, ou *tuples* sont des séquences d'objets Python.

Pour créer un n-uplet, on liste les valeurs, séparées par des virgules :

```
x = 1, 4, 9, 16, 25
print(x)

## (1, 4, 9, 16, 25)
```

On note que les n-uplets sont repérés par une suite de valeurs, entourées dans deux parenthèses.

3.2.1 Extraction des éléments

Les éléments d'un n-uplet s'extraient de la même manière que ceux des listes (c.f. Section 3.1.1).

```
print(x[0])

## 1
```

3.2.2 Modification

Contrairement aux listes, les n-uplets sont **inaltérables** (c'est-à-dire ne pouvant pas être modifiés après avoir été créés) :

```
x[0] = 1

## TypeError: 'tuple' object does not support item assignment
```

Il est possible d'**imbriquer des n-uplets** à l'intérieur d'un autre n-uplet. Pour ce faire, on a recours à l'utilisation de parenthèses :

```
x = ((1, 4, 9, 16), (1, 8, 26, 64))
print(x)

## ((1, 4, 9, 16), (1, 8, 26, 64))
```

3.3 Ensembles

Les ensembles (*sets*) sont des collections non ordonnée d'éléments uniques. Les ensembles sont inaltérables, et non indexés.

Pour créer un ensemble, Python fournit la fonction `set()`. On fournit un ou plusieurs éléments constituant l'ensemble, en les séparant par des virgules et en entourant l'ensemble d'accolades (`{}`) :

```
ensemble = set({"Marseille", "Aix-en-Provence", "Nice", "Rennes"})
print(ensemble)
```

```
## {'Rennes', 'Marseille', 'Nice', 'Aix-en-Provence'}
```

De manière équivalent, on peut ne pas utiliser la fonction `set()` et définir l'ensemble uniquement à l'aide des crochets :

```
ensemble = {"Marseille", "Aix-en-Provence", "Nice", "Rennes"}
print(ensemble)
```

```
## {'Rennes', 'Aix-en-Provence', 'Nice', 'Marseille'}
```

En revanche, si l'ensemble est vide, Python retourne un erreur si la fonction `set()` n'est pas utilisée : il est nécessaire d'utiliser la fonction `set` :

```
ensemble_vide = {}
type(ensemble_vide)
```

```
## <class 'dict'>
```

Le type de l'objet que l'on vient de créer n'est pas `set` mais `dict` (c.f. Section 3.4). Aussi, pour créer l'ensemble vide, on utilise `set()` :

```
ensemble_vide = set()
print(type(ensemble_vide))
```

```
## <class 'set'>
```

Lors de la création, s'il existe des doublons dans les valeurs fournies, ils seront supprimés pour ne garder qu'une seule valeur :

```
ensemble = set({"Marseille", "Aix-en-Provence", "Nice", "Marseille", "Rennes"})
print(ensemble)

## {'Rennes', 'Aix-en-Provence', 'Nice', 'Marseille'}
```

La longueur d'un ensemble s'obtient à l'aide de la fonction `len()` :

```
print(len(ensemble))

## 4
```

3.3.1 Modifications

3.3.1.1 Ajout

Pour ajouter un élément à un ensemble, Python offre la méthode `add()` :

```
ensemble.add("Toulon")
print(ensemble)

## {'Rennes', 'Toulon', 'Aix-en-Provence', 'Nice', 'Marseille'}
```

Si l'élément est déjà présent, il ne sera pas ajouté :

```
ensemble.add("Toulon")
print(ensemble)

## {'Rennes', 'Toulon', 'Aix-en-Provence', 'Nice', 'Marseille'}
```

3.3.1.2 Suppression

Pour supprimer une valeur d'un ensemble, Python propose la méthode `remove()` :

```
ensemble.remove("Toulon")
print(ensemble)
```

```
## {'Rennes', 'Aix-en-Provence', 'Nice', 'Marseille'}
```

Si la valeur n'est pas présente dans l'ensemble, Python retourne un message d'erreur :

```
ensemble.remove("Toulon")
```

```
## KeyError: 'Toulon'
```

```
print(ensemble)
```

```
## {'Rennes', 'Aix-en-Provence', 'Nice', 'Marseille'}
```

3.3.2 Test d'appartenance

Un des intérêts des ensembles est la recherche rapide de présence ou absence de valeurs (plus rapide que dans une liste). Comme pour les listes, les tests d'appartenance s'effectuent à l'aide de l'opérateur `in` :

```
print("Marseille" in ensemble)
```

```
## True
```

```
print("Paris" in ensemble)
```

```
## False
```


3.3.3 Copie d'ensemble

Pour copier un ensemble, comme pour les listes (c.f. Section 3.1.4), il ne faut pas utiliser le signe d'égalité. La copie d'un ensemble se fait à l'aide de la méthode `copy()` :

```
ensemble = set({"Marseille", "Aix-en-Provence", "Nice"})
y = ensemble.copy()
y.add("Toulon")
print("y : ", y)

## y :  {'Toulon', 'Aix-en-Provence', 'Nice', 'Marseille'}
```



```
print("ensemble : ", ensemble)

## ensemble :  {'Aix-en-Provence', 'Nice', 'Marseille'}
```

3.3.4 Conversion en liste

Un des intérêts des ensembles est qu'ils contiennent des éléments uniques. Aussi, lorsque l'on souhaite obtenir les éléments distincts d'une liste, il est possible de la convertir en ensemble (avec la fonction `set()`), puis de convertir l'ensemble en liste (avec la fonction `list()`) :

```
ma_liste = ["Marseille", "Aix-en-Provence", "Marseille", "Marseille"]
print(ma_liste)

## ['Marseille', 'Aix-en-Provence', 'Marseille', 'Marseille']
```



```
mon_ensemble = set(ma_liste)
print(mon_ensemble)

## {'Aix-en-Provence', 'Marseille'}
```

```
ma_nouvelle_liste = list(mon_ensemble)
print(ma_nouvelle_liste)

## ['Aix-en-Provence', 'Marseille']
```

3.4 Dictionnaires

Les dictionnaires en Python sont une implémentation d'objets clé-valeurs, les clés étant indexées.

Les clés sont souvent du texte, les valeurs peuvent être de différents types et différentes structures.

Pour créer un dictionnaire, on peut procéder en utilisant des accolades (`{}`). Comme rencontré dans la Section 3.3, si on évalue le code suivant, on obtient un dictionnaire :

```
dict_vide = {}
print(type(dict_vide))

## <class 'dict'>
```

Pour créer un dictionnaire avec des entrées, on peut utiliser les accolades, on sépare chaque entrée par des virgules, et on distingue la clé de la valeur associée par deux points (`:`) :

```
mon_dict = { "nom": "Kyrie",
             "prenom": "John",
             "naissance": 1992,
             "equipes": ["Cleveland", "Boston"]}
print(mon_dict)

## {'nom': 'Kyrie', 'prenom': 'John', 'naissance': 1992, '
   equipes': ['Cleveland', 'Boston']}
```

Il est aussi possible de créer un dictionnaire à l'aide de la fonction `dict()`, en fournissant une séquence de clés-valeurs :

```
x = dict([("Julien-Yacine", "Data-scientist"),
          ("Sonia", "Directrice")])
print(x)

## {'Julien-Yacine': 'Data-scientist', 'Sonia': 'Directrice'}
```

3.4.1 Extraction des éléments

L'extraction dans les dictionnaires repose sur le même principe que pour les listes et les n-uplets (c.f. Section 3.1.1). Toutefois, l'extraction d'un élément d'un dictionnaire ne se fait pas en fonction de sa position dans le dictionnaire, mais par sa clé :

```
print(mon_dict["prenom"])

## John
```

```
print(mon_dict["equipes"])

## ['Cleveland', 'Boston']
```

Si l'extraction s'effectue par une clé non présente dans le dictionnaire, une erreur sera retournée :

```
print(mon_dict["age"])

## KeyError: 'age'
```

On peut tester la présence d'une clé avec l'opérateur `in` :

```
print("prenom" in mon_dict)

## True
```

```
print("age" in mon_dict)
```

```
## False
```

L'extraction de valeurs peut aussi se faire à l'aide de la méthode `get()`, qui retourne une valeur `None` si la clé n'est pas présente :

```
print(mon_dict.get("prenom"))
```

```
## John
```

```
print(mon_dict.get("age"))
```

```
## None
```

3.4.2 Clés et valeurs

À l'aide de la méthode `key()`, on peut accéder aux clés du dictionnaire :

```
les_cles = mon_dict.keys()
print(les_cles)
```

```
## dict_keys(['nom', 'prenom', 'naissance', 'equipes'])
```

```
print(type(les_cles))
```

```
## <class 'dict_keys'>
```

Il est possible par la suite de transformer cette énumération de clés en liste :

```
les_cles_liste = list(les_cles)
print(les_cles_liste)
```

```
## ['nom', 'prenom', 'naissance', 'equipes']
```

La méthode `values()` fournit quand à elle les valeurs du dictionnaire :

```
les_valeurs = mon_dict.values()
print(les_valeurs)
```

```
## dict_values(['Kyrie', 'John', 1992, ['Cleveland', 'Boston']])
```

```
print(type(les_valeurs))
```

```
## <class 'dict_values'>
```

La méthode `items()` fournit quand à elle les clés et valeurs sous forme de n-uplets :

```
les_items = mon_dict.items()
print(les_items)
```

```
## dict_items([('nom', 'Kyrie'), ('prenom', 'John'), ('naissance', 1992), ('equipes', ['Cleveland', 'Boston'])])
```

```
print(type(les_items))
```

```
## <class 'dict_items'>
```

3.4.3 Recherche d'appartenance

Grâce aux méthodes `keys()`, `values()` et `items()`, il est aisé de rechercher la présence d'objets dans un dictionnaire.

```
print("age" in les_cles)
```

```
## False
```

```
print("nom" in les_cles)
```

```
## True
```

```
print(['Cleveland', 'Boston'] in les_valeurs)
```

```
## True
```

3.4.4 Modification

3.4.4.1 Remplacement

Pour remplacer la valeur associée à une clé, on peut utiliser les crochets ([]) et le signe d'égalité (=).

Par exemple, pour remplacer les valeurs associées à la clé `equipes` :

```
mon_dict["equipes"] = ["Montclair Kimberley Academy",  
    "Cleveland Cavaliers", "Boston Celtics"]  
print(mon_dict)
```

```
## {'nom': 'Kyrie', 'prenom': 'John', 'naissance': 1992, '  
    equipes': ['Montclair Kimberley Academy', 'Cleveland  
    Cavaliers', 'Boston Celtics']}
```

3.4.4.2 Ajout d'éléments

L'ajout d'un élément dans un dictionnaire peut s'effectuer avec les crochets ([]) et le signe d'égalité (=) :

```
mon_dict["taille_cm"] = 191  
print(mon_dict)
```

```
## {'nom': 'Kyrie', 'prenom': 'John', 'naissance': 1992, '  
    equipes': ['Montclair Kimberley Academy', 'Cleveland  
    Cavaliers', 'Boston Celtics'], 'taille_cm': 191}
```

Pour ajouter le contenu d'un autre dictionnaire à un dictionnaire, Python propose la méthode `update()`.

Créons un second dictionnaire dans un premier temps :

```
second_dict = {"masse_kg" : 88, "debut_nba" : 2011}
print(second_dict)
```

```
## {'masse_kg': 88, 'debut_nba': 2011}
```

Ajoutons le contenu de ce second dictionnaire au premier :

```
mon_dict.update(second_dict)
print(mon_dict)
```

```
## {'nom': 'Kyrie', 'prenom': 'John', 'naissance': 1992, '
    equipes': ['Montclair Kimberley Academy', 'Cleveland
    Cavaliers', 'Boston Celtics'], 'taille_cm': 191, 'masse_kg
    ': 88, 'debut_nba': 2011}
```

Si on modifie par la suite le second dictionnaire, cela n'aura pas d'incidence sur le premier :

```
second_dict["poste"] = "PG"
print(second_dict)
```

```
## {'masse_kg': 88, 'debut_nba': 2011, 'poste': 'PG'}
```

```
print(mon_dict)
```

```
## {'nom': 'Kyrie', 'prenom': 'John', 'naissance': 1992, '
    equipes': ['Montclair Kimberley Academy', 'Cleveland
    Cavaliers', 'Boston Celtics'], 'taille_cm': 191, 'masse_kg
    ': 88, 'debut_nba': 2011}
```

3.4.4.3 Suppression d'éléments

La suppression d'un élément dans un dictionnaire peut s'effectuer de plusieurs manières. Par exemple, avec l'opérateur `del` :

```
del mon_dict["debut_nba"]
print(mon_dict)

## {'nom': 'Kyrie', 'prenom': 'John', 'naissance': 1992, '
    equipes': ['Montclair Kimberley Academy', 'Cleveland
    Cavaliers', 'Boston Celtics'], 'taille_cm': 191, 'masse_kg
    ': 88}
```

Il est également possible d'utiliser la méthode `pop()` :

```
res = mon_dict.pop("masse_kg")
print(mon_dict)

## {'nom': 'Kyrie', 'prenom': 'John', 'naissance': 1992, '
    equipes': ['Montclair Kimberley Academy', 'Cleveland
    Cavaliers', 'Boston Celtics'], 'taille_cm': 191}
```

Dans l'instruction précédente, nous avons ajouté une assignation du résultat de l'application de la méthode `pop()` à une variable nommée `res`. Comme on peut le constater, la méthode `pop()`, en plus d'avoir supprimé la clé, a retourné la valeur associée :

```
print(res)
```

```
## 88
```

3.4.5 Copie de dictionnaire

Pour copier un dictionnaire, et non créer une référence (ce qui est le cas si on utilise le signe d'égalité), Python fournit comme pour les ensembles, une méthode `copy()` :

```
d = {"Marseille": 13, "Rennes" : 35}
d2 = d.copy()
```



```
d2["Paris"] = 75
print("d: ", d)
```

```
## d:  {'Marseille': 13, 'Rennes': 35}
```

```
print("d2: ", d2)
```

```
## d2:  {'Marseille': 13, 'Rennes': 35, 'Paris': 75}
```

3.4.6 Exercice

1. Créer un dictionnaire nommé **photo**, comprenant les couples clés-valeurs suivants :
2. clé : **id**, valeur : 1,
3. clé : **description**, valeur : Une photo du Vieux-port de Marseille,
4. clé : **loc**, valeur : une liste dans laquelle sont données les coordonnées suivantes 5.3772133, 43.302424. 2.Ajouter le couple de clé-valeur suivant au dictionnaire **photo** : clé : **utilisateur**, valeur : bob.
5. Rechercher s'il existe une entrée dont la clé vaut **description** dans le dictionnaire **photo**. Si tel est le cas, afficher l'entrée correspondante (clé et valeur).
6. Supprimer l'entrée dans **photo** dont la clé vaut **utilisateur**.
7. Modifier la valeur de l'entrée **loc** dans le dictionnaire **photo**, pour proposer une nouvelle liste, dont les coordonnées sont les suivantes : 5.3692712 et 43.2949627.

Chapitre 4

Opérateurs

Python comprend différents opérateurs, permettant d’effectuer des opérations entre les opérandes, c’est-à-dire entre des variables, des littéraux ou encore des expressions.

4.1 Opérateurs arithmétiques

Les opérateurs arithmétiques de base sont intégrés dans Python.

Nous avons déjà utilisé dans les chapitres précédents certains d’entre eux, pour effectuer des opérations sur les entiers ou les nombres à virgule flottante (addition, soustraction, etc.). Faisons un tour rapide des opérateurs arithmétiques les plus courants permettant de réaliser des opérations sur des nombres.

4.1.1 Addition

On effectue une addition entre deux nombres à l’aide du symbole + :

```
print(1+1) # Addition
```

```
## 2
```

4.1.2 Soustraction

On effectue une soustraction entre deux nombres à l’aide du symbole - :

```
print(1-1) # Soustraction
```

```
## 0
```

4.1.3 Multiplication

On effectue une multiplication entre deux nombres à l'aide du symbole `*` :

```
print(2*2) # Multiplication
```

```
## 4
```

4.1.4 Division

On effectue une division (réelle) entre deux nombres à l'aide du symbole `/` :

```
print(3/2) # Division
```

```
## 1.5
```

Pour effectuer une division entière, on double la barre oblique :

```
print(3//2) # Division entière
```

```
## 1
```

4.1.5 Modulo

Le modulo (reste de la division euclidienne) s'obtient à l'aide du symbole `%` :

```
print(12%10) # Modulo
```

```
## 2
```

4.1.6 Puissance

Pour élever un nombre à une puissance donnée, on utilise deux étoiles (**):

```
print(2**3) # 2 élevé à la puissance 3
```

```
## 8
```

4.1.7 Ordre

L'ordre des opérations suit la règle PEMDAS (*Parentheses, Exponents, Multiplication and Division, Addition and Subtraction*).

Par exemple, l'instruction suivante effectue d'abord le calcul 2×2 , puis ajoute 1 :

```
print(2*2+1)
```

```
## 5
```

L'instruction suivante, grâce aux parenthèses, effectue d'abord le calcul $2 + 1$, puis la multiplication du résultat avec 2 :

```
print(2*(2+1))
```

```
## 6
```

4.1.8 Opérateurs mathématiques sur des chaînes de caractères

Certains opérateurs mathématiques présentés dans la Section 4.1 peuvent-être appliqués à des chaînes de caractères.

Lorsque l'on utilise le symbole + entre deux chaînes de caractères, Python concatène ces deux chaînes (cf. Section 2.1.1) :

```
a = "euro"  
b = "dollar"  
print(a+b)
```

```
## eurodollar
```

Lorsqu'on “multiplie” une chaîne par un scalaire n , Python répète la chaîne le nombre n fois :

```
2*a
```

```
## 'euroeuro'
```

4.1.9 Opérateurs mathématiques sur des listes ou des n-uplets

Certains opérateurs mathématiques peuvent également être appliquées à des listes.

Lorsque l'on utilise le symbole $+$ entre deux listes, Python les concatène en une seule :

```
l_1 = [1, "pomme", 5, 7]
l_2 = [9, 11]
print(l_1 + l_2)
```

```
## [1, 'pomme', 5, 7, 9, 11]
```

Idem avec des n-uplets :

```
t_1 = (1, "pomme", 5, 7)
t_2 = (9, 11)
print(t_1 + t_2)
```

```
## (1, 'pomme', 5, 7, 9, 11)
```

En “multipliant” une liste par un scalaire n , Python répète n fois cette liste :

```
print(3*l_1)
```

```
## [1, 'pomme', 5, 7, 1, 'pomme', 5, 7, 1, 'pomme', 5, 7]
```

Idem avec des n-uplets :

```
print(3*t_1)
```

```
## (1, 'pomme', 5, 7, 1, 'pomme', 5, 7, 1, 'pomme', 5, 7)
```

4.2 Opérateurs de comparaison

Les opérateurs de comparaisons permettent de comparer entre eux des objets de tous les types de base. Le résultat d'un test de comparaison produit des valeurs booléennes.

Table 4.1 – Opérateurs de comparaison

Opérateur	Opérateur en Python	Description
=	==	Égal à
≠	!= (ou <>)	Différent de
>	>	Supérieur à
≥	>=	& Supérieur ou égal à
<	<	Inférieur à
≤	<=	Inférieur ou égal à
∈	in	Dans
∉	not in	Exclu

4.2.1 Égalité, inégalité

Pour tester l'égalité de contenu entre deux objets :

```
a = "Hello"
b = "World"
c = "World"

print(a == c)
```

```
## False
```

```
print(b == c)
```

```
## True
```

L'inégalité entre deux objets :

```
x = [1,2,3]
```

```
y = [1,2,3]
```

```
z = [1,3,4]
```

```
print(x != y)
```

```
## False
```

```
print(x != z)
```

```
## True
```

4.2.2 Infériorité et supériorité, stricts ou larges

Pour savoir si un objet est inférieur (strictement ou non) ou inférieur (strictement ou non) à un autre :

```
x = 1
```

```
y = 1
```

```
z = 2
```

```
print(x < y)
```

```
## False
```

```
print(x <= y)
```

```
## True
```



```
print(x > z)
```

```
## False
```

```
print(x >= z)
```

```
## False
```

On peut également effectuer la comparaison entre deux chaînes de caractères. La comparaison s'effectue en fonction de l'ordre lexicographique :

```
m_1 = "mange"  
m_2 = "manger"  
m_3 = "boire"  
print(m_1 < m_2) # mange avant manger
```

```
## True
```

```
print(m_3 > m_1) # boire avant manger
```

```
## False
```

Lorsque l'on compare deux listes entre-elles, Python fonctionne pas à pas. Regardons à travers un exemple comment cette comparaison est effectuée.

Créons deux listes :

```
x = [1, 3, 5, 7]  
y = [9, 11]
```

Python va commencer par comparer les premiers éléments de chaque liste (ici, c'est possible, les deux éléments sont comparables ; dans le cas contraire, une erreur serait retournée) :

```
print(x < y)
```

```
## True
```

Comme $1 < 9$, Python retourne **True**.

Changeons **x** pour que le premier élément soit supérieur au premier de **y**

```
x = [10, 3, 5, 7]
y = [9, 11]
print(x < y)
```

```
## False
```

Cette fois, comme $10 > 9$, Python retourne **False**.

Changeons à présent le premier élément de **x** pour qu'ils soit égal à celui de **y** :

```
x = [10, 3, 5, 7]
y = [10, 11]
print(x < y)
```

```
## True
```

Cette fois, Python compare le premier élément de **x** avec celui de **y**, comme les deux sont identiques, les seconds éléments sont comparés. On peut s'en convaincre en évaluant le code suivant :

```
x = [10, 12, 5, 7]
y = [10, 11]
print(x < y)
```

```
## False
```

4.2.3 Inclusion et exclusion

Comme rencontré plusieurs fois dans le Chapitre 3, les tests d'inclusions s'effectuent à l'aide de l'opérateur **in**.

```
print(3 in [1,2, 3])
```

```
## True
```

Pour tester si un élément est exclu d’une liste, d’un n-uplet, dictionnaire, etc., on utilise `not in` :

```
print(4 not in [1,2, 3])
```

```
## True
```

```
print(4 not in [1,2, 3, 4])
```

```
## False
```

Avec un dictionnaire :

```
dictionnaire = {"nom": "Rockwell", "prenom": "Criquette"}  
"age" not in dictionnaire.keys()
```

```
## True
```

4.3 Opérateurs logiques

Les opérateurs logiques opèrent sur un ou plusieurs objets de type logique (des booléens).

4.3.1 Et logique

L’opérateur `and` permet d’effectuer des comparaisons “ET” logiques. On compare deux objets, `x` et `y` (ces objets peuvent résulter d’une comparaison préalable, il suffit juste que tous deux soient des booléens).

Si l’un des deux objets `x` et `y` est vrai, la comparaison “ET” logique retourne vrai :

```
x = True
y = True
print(x and y)
```

```
## True
```

Si au moins l'un des deux est faux, la comparaison “ET” logique retourne faux :

```
x = True
y = False

print(x and y)
```

```
## False
```

```
print(y and y)
```

```
## False
```

Si un des deux objets comparés vaut la valeur vide (`None`), alors la comparaison “ET” logique retourne :

- la valeur `None` si l'autre objet vaut `True` ou `None` ;
- la valeur `False` si l'autre objet vaut `False`

```
x = True
y = False
z = None
print(x and z)
```

```
## None
```

```
print(y and z)
```

```
## False
```

```
print(z and z)
```

```
## None
```

4.3.2 Ou logique

L'opérateur `or` permet d'effectuer des comparaisons “OU” logiques. À nouveau, on compare deux booléens, `x` et `y`.

Si au moins un des deux objets `x` et `y` est vrai, la comparaison “OU” logique retourne vrai :

```
x = True
y = False
print(x or y)
```

```
## True
```

Si les deux sont faux, la comparaison “OU” logique retourne faux :

```
x = False
y = False
print(x or y)
```

```
## False
```

Si l'un des deux objets vaut `None`, la comparaison “OU” logique retourne :

- `True` si l'autre objet vaut `True` ;
- `None` si l'autre objet vaut `False` ou `None`

```
x = True
y = False
z = None
print(x or z)
```

```
## True
```

```
print(y or z)
```

```
## None
```

```
print(z or z)
```

```
## None
```

4.3.3 Non logique

L'opérateur `not`, lorsqu'appliqué à un booléen, évalue ce dernier à sa valeur opposée :

```
x = True  
y = False  
print(not x)
```

```
## False
```

```
print(not y)
```

```
## True
```

Lorsque l'on utilise l'opérateur `not` sur une valeur vide (`None`), Python retourne `True` :

```
x = None  
not x
```

```
## True
```

4.4 Quelques fonctions

Python dispose de nombreuses fonctions utiles pour manipuler les structures et données. Le tableau suivant en répertorie quelques-unes. Certaines nécessitent le

chargement de la librairie `math`, d'autres la librairie `statistics`. Nous verrons d'autres fonctions propres à la librairie NumPy au Chapitre 9.

Table 4.2 – Quelques fonctions numériques

Fonction	Description
<code>math.ceil(x)</code>	Plus petit entier supérieur ou égal à <code>x</code>
<code>math.copysign(x, y)</code>	Valeur absolue de <code>x</code> mais avec le signe de <code>y</code>
<code>math.floor(x)</code>	Plus grand entier inférieur ou égal à <code>x</code>
<code>math.round(x, ndigits)</code>	Arrondi de <code>x</code> à <code>ndigits</code> décimales près
<code>math.fabs(x)</code>	Valeur absolue de <code>x</code>
<code>math.exp(x)</code>	Exponentielle de <code>x</code>
<code>math.log(x)</code>	Logarithme naturel de <code>x</code> (en base <code>e</code>)
<code>math.log(x, b)</code>	Logarithme en base <code>b</code> de <code>x</code>
<code>math.log10(x)</code>	Logarithme en base 10 de <code>x</code>
<code>math.pow(x, y)</code>	<code>x</code> élevé à la puissance <code>y</code>
<code>math.sqrt(x)</code>	Racine carrée de <code>x</code>
<code>math.fsum()</code>	Somme des valeurs de <code>x</code>
<code>math.sin(x)</code>	Sinus de <code>x</code>
<code>math.cos(x)</code>	Cosinus de <code>x</code>
<code>math.tan(x)</code>	Tangente de <code>x</code>
<code>math.asin(x)</code>	Arc-sinus de <code>x</code>
<code>math.acos(x)</code>	Arc-cosinus de <code>x</code>
<code>math.atan(x)</code>	Arc-tangente de <code>x</code>
<code>math.sinh(x)</code>	Sinus hyperbolique de <code>x</code>
<code>math.cosh(x)</code>	Cosinus hyperbolique de <code>x</code>
<code>math.tanh(x)</code>	Tangente hyperbolique de <code>x</code>
<code>math.asinh(x)</code>	Arc-sinus hyperbolique de <code>x</code>
<code>math.acosh(x)</code>	Arc-cosinus hyperbolique de <code>x</code>
<code>math.atanh(x)</code>	Arc-tangente hyperbolique de <code>x</code>
<code>math.degree(x)</code>	Conversion de <code>x</code> de radians en degrés
<code>math.radians(x)</code>	Conversion de <code>x</code> de degrés en radians
<code>math.factorial()</code>	Factorielle de <code>x</code>
<code>math.gcd(x, y)</code>	Plus grand commun diviseur de <code>x</code> et <code>y</code>

Fonction	Description
<code>math.isclose(x, y, rel_tol=1e-09, abs_tol=0.0)</code>	Compare <code>x</code> et <code>y</code> et retourne s'ils sont proches au reard de la tolérance <code>rel_tol</code> (<code>abs_tol</code> est la tolérance minimum absolue)
<code>math.isfinite(x)</code>	Retourne <code>True</code> si <code>x</code> est soit l'infini, soit <code>NaN</code>
<code>math.isinf(x)</code>	Retourne <code>True</code> si <code>x</code> est l'infini, <code>False</code> sinon
<code>math.isnan(x)</code>	Retourne <code>True</code> si <code>x</code> est <code>NaN</code> , <code>False</code> sinon
<code>statistics.mean(x)</code>	Moyenne de <code>x</code>
<code>statistics.median(x)</code>	Médiane de <code>x</code>
<code>statistics.mode(x)</code>	Mode de <code>x</code>
<code>statistics.stdev(x)</code>	Écart-type de <code>x</code>
<code>statistics.variance(x)</code>	Variance de <code>x</code>

4.5 Quelques constantes

La librairie `math` propose quelques constantes :

Table 4.3 – Quelques constantes intégrées dans Python

Fonction	Description
<code>math.pi</code>	Le nombre Pi (π)
<code>math.e</code>	La constante e
<code>math.tau</code>	La constante τ , égale à 2π
<code>math.inf</code>	L'infini (∞)
<code>-math.inf</code>	Moins l'infini ($-\infty$)
<code>math.nan</code>	Nombre à virgule flottante <i>not a number</i>

4.6 Exercice

1. Calculer le reste de la division euclidienne de 10 par 3.
2. Afficher le plus grand commun diviseur entre 6209 et 4435.
3. Soient deux objets : `a = 18` et `b = -4`. Tester si :
 - `a` est inférieur à `b` strictement,
 - `a` est supérieur ou égal à `b`,

- a est différent de b .

4. Soit la liste $x = [1, 1, 2, 3, 5, 8]$. Regarder si :

- 1 est dans x ;
- 0 est dans x ;
- 1 et 0 sont dans x ;
- 1 ou 0 sont dans x ;
- 1 ou 0 n'est pas présent dans x .

Chapitre 5

Chargement et sauvegarde de données

Pour explorer des données et/ou réaliser des analyses statistiques ou économétriques, il est important de savoir importer et exporter des données.

Avant toute chose, il convient d'évoquer la notion de répertoire courant (*working directory*). En informatique, le répertoire courant d'un processus désigne un répertoire du système de fichier associé à ce processus.

Lorsqu'on lance Jupyter, une arborescence nous est proposée, et nous navigons à l'intérieur de celle-ci pour créer ou ouvrir un *notebook*. Le répertoire contenant le *notebook* est le répertoire courant. Lorsqu'on indiquera à Python d'importer des données (ou d'exporter des objets), l'origine (ou la destination) sera indiquée **relativement** au répertoire courant, à moins d'avoir recours à des chemins absolus (c'est-à-dire un chemin d'accès à partir de la racine /).

Si on lance un programme Python depuis un terminal, le répertoire courant est le répertoire dans lequel on se trouve dans le terminal au moment de lancer le programme.

Pour afficher dans Python le répertoire courant, on peut utiliser le code suivant :

```
import os
cwd = os.getcwd()
print(cwd)
```

```
## /Users/ewengallic/Dropbox/Universite_Aix_Marseille/  
Enseignements/Magistere_2_Programming_for_big_data/Cours/  
chapters/python/Python_pour_economistes
```

Remarque 5.0.1

La fonction `listdir()` de la librairie `os` est très pratique : elle permet de lister tous les documents et répertoires contenus dans le répertoire courant, ou dans n'importe quel répertoire si le paramètre `path` renseigne le chemin (absolu ou relatif). Après avoir importé la fonction (`from os import getcwd`), on peut l'appeler : `os.listdir()`.

5.1 Charger des données

En fonction du format d'enregistrement des données, les techniques d'importation de données diffèrent.

Remarque 5.1.1

Le Chapitre 10 propose d'autres manières d'importer les données, avec la librairie `pandas`.

5.1.1 Fichiers textes

Lorsque les données sont présentes dans un fichier texte (ASCII), Python propose d'utiliser la fonction `open()`.

La syntaxe (simplifiée) de la fonction `open()` est la suivante :

```
open(file, mode='r', buffering=-1,  
      encoding=None, errors=None, newline=None)
```

Voici à quoi correspondent les paramètres (il en existe d'autres) :

- `file` : une chaîne de caractères indiquant le chemin et le nom du fichier à ouvrir ;
- `mode` : spécifie la manière par laquelle le fichier est ouvert (c.f. juste après pour les valeurs possibles) ;

- **buffering** : spécifie à l'aide d'un entier le comportement à adopter pour la mise en mémoire tampon (1 pour mettre en mémoire par ligne ; un entier > 1 pour indiquer la taille en octets des morceaux à charger en mémoire tampon) ;
- **encoding** : spécifie l'encodage du fichier ;
- **errors** : spécifie la manière de gérer les erreurs d'encodage et de décodage (*e.g.*, **strict** retourne une erreur d'exception, **ignore** permet d'ignorer les erreurs, **replace** de les remplacer, **backslashreplace** de remplacer les données mal formées par des séquences d'échappement) ;
- **newline** : contrôle la fin des lignes (`\n`, `\r`, etc.).

Table 5.1 – Valeurs principales pour la manière d'ouvrir les fichiers.

Valeur	Description
r	Ouverture pour lire (défaut)
w	Ouverture pour écrire
x	Ouverture pour créer un document, échoue si le fichier existe déjà
a	Ouverture pour écrire, en venant ajouter à la fin du fichier si celui-ci existe déjà
+	Ouverture pour mise à jour (lecture et écriture)
b	À ajouter à un mode d'ouverture pour les fichiers binaires (rb ou wb)
t	Mode texte (décodage automatique des octets en Unicode). Par défaut si non spécifié (s'ajoute au mode, comme b)

Il est important de bien penser à **fermer le fichier** une fois qu'on a terminé de l'utiliser. Pour ce faire, on utilise la méthode `close()`.

Dans le dossier `fichiers_exemples` se trouve un fichier appelé `fichier_texte.txt` qui contient trois lignes de texte. Ouvrons ce fichier, et utilisons la méthode `.read()` pour afficher son contenu :

```
path = "./fichiers_exemples/fichier_texte.txt"
# Ouverture en mode lecture (par défaut)
mon_fichier = open(path, mode = "r")
print(mon_fichier.read())
```

```
## Bonjour, je suis un fichier au format txt.
## Je contiens plusieurs lignes, l'idée étant de montrer
    comment fonctionne l'importation d'un tel fichier dans
    Python.
```

```
## Trois lignes devraient suffir.
```

```
mon_fichier.close()
```

Une pratique courante en Python est d'ouvrir un fichier dans un bloc `with`. La raison de ce choix est qu'un fichier ouvert dans un tel bloc est automatiquement refermé à la fin du bloc.

La syntaxe est la suivante :

```
# Ouverture en mode lecture (par défaut)
with open(path, "r") as mon_fichier:
    donnees = fonction_pour_recuperer_donnees_depuis_mon_fichier()
```

Par exemple, pour récupérer chaque ligne comme un élément d'une liste, on peut utiliser une boucle parcourant chaque ligne du fichier. À chaque itération, on récupère la ligne :

```
# Ouverture en mode lecture (par défaut)
with open(path, "r") as mon_fichier:
    donnees = [x for x in mon_fichier]
print(donnees)
```

```
## ['Bonjour, je suis un fichier au format txt.\n', "Je
    contiens plusieurs lignes, l'idée étant de montrer comment
    fonctionne l'importation d'un tel fichier dans Python.\n",
    'Trois lignes devraient suffir.']
```

Note : à chaque itération, on peut appliquer la méthode `strip()`, qui retourne la chaîne de caractère de la ligne, en retirant les éventuels caractères blancs en début de chaîne :

```
# Ouverture en mode lecture (par défaut)
with open(path, "r") as mon_fichier:
    donnees = [x.strip() for x in mon_fichier]
print(donnees)
```

```
## ['Bonjour, je suis un fichier au format txt.', "Je contiens
    plusieurs lignes, l'idée étant de montrer comment
```

```
fonctionne l'importation d'un tel fichier dans Python.", '
Trois lignes devraient suffir.']
```

On peut également utiliser la méthode `readlines()` pour importer les lignes dans une liste :

```
with open(path, "r") as mon_fichier:
    donnees = mon_fichier.readlines()
print(donnees)

## ['Bonjour, je suis un fichier au format txt.\n', "Je
    contiens plusieurs lignes, l'idée étant de montrer comment
    fonctionne l'importation d'un tel fichier dans Python.\n",
    'Trois lignes devraient suffir.']
```

Il se peut parfois que l'encodage des caractères pose problème lors de l'importation. Dans ce cas, il peut être une bonne idée de changer la valeur du paramètre `encoding` de la fonction `open()`. Les encodages disponibles sont fonction de la locale. Les valeurs disponibles s'obtiennent à l'aide de la méthode suivante (code non exécuté dans ces notes) :

```
import locale
locale.locale_alias
```

5.1.1.1 Importation depuis internet

Pour importer un fichier texte depuis Internet, on peut utiliser des méthodes de la librairie `urllib` :

```
import urllib
from urllib.request import urlopen
url = "http://egallic.fr/Enseignement/Python/fichiers_exemples/fichier_texte.txt"
with urllib.request.urlopen(url) as mon_fichier:
    donnees = mon_fichier.read()
print(donnees)

## b"Bonjour, je suis un fichier au format txt.\nJe contiens
    plusieurs lignes, l'id\xc3\xa9e \xc3\xa9tant de montrer
```

```
comment fonctionne l'importation d'un tel fichier dans
Python.\nTrois lignes devraient suffir."
```

Comme on peut le constater, l'encodage des caractères pose souci ici. On peut appliquer la méthode `decode()` :

```
print(donnees.decode())

## Bonjour, je suis un fichier au format txt.
## Je contiens plusieurs lignes, l'idée étant de montrer
## comment fonctionne l'importation d'un tel fichier dans
## Python.
## Trois lignes devraient suffir.
```

5.1.2 Fichiers CSV

Les fichiers CSV (*comma separated value*) sont très répandus. De nombreuses bases de données exportent leurs données en CSV (*e.g.*, Banque Mondiale, FAO, Eurostat, etc.). Pour les importer dans Python, on peut utiliser le module `csv`.

À nouveau, on utilise la fonction `open()`, avec les paramètres décrits dans la Section 5.1.1. Ensuite, on fait appel à la méthode `reader()` du module `csv` :

```
import csv
with open('./fichiers_exemples/fichier_csv.csv') as mon_fichier:
    mon_fichier_reader = csv.reader(mon_fichier, delimiter=',', quotechar='"')
    donnees = [x for x in mon_fichier_reader]

print(donnees)

## [['nom', 'prénom', 'équipe'], ['Irving', ' "Kyrie"', ' "
## Celtics"', ['James', ' "Lebron"', ' "Lakers"', ''], ['
## Curry', ' "Stephen"', ' "Golden State Warriors"']]
```

La méthode `reader()` peut prendre plusieurs paramètres, décrits dans le Tableau 5.2.

Table 5.2 – Paramètres de la fonction `reader()`

Paramètre	Description
<code>csvfile</code>	L'objet ouvert avec <code>open()</code>
<code>dialect</code>	Paramètre spécifiant le 'dialect' du fichier CSV (e.g., <code>excel</code> , <code>excel-tab</code> , <code>unix</code>)
<code>delimiter</code>	Le caractère délimitant les champs (<i>i.e.</i> , les valeurs des variables)
<code>quotechar</code>	Caractère utilisé pour entourer les champs contenant des caractères spéciaux
<code>escapechar</code>	Caractère d'échappement
<code>doublequote</code>	Contrôle comment les <code>quotechar</code> apparaissent à l'intérieur d'un champ : quand <code>True</code> , le caractère est doublé, ; quand <code>False</code> , le caractère d'échappement est utilisé en préfixe au <code>quotechar</code>
<code>lineterminator</code>	Chaîne de caractères utilisée pour terminer une ligne
<code>skipinitialspace</code>	Quand <code>True</code> , le caractère blanc situé juste après le caractère de séparation des champs est ignoré
<code>strict</code>	Quand <code>True</code> , retourne une erreur d'exception en cas de mauvais input de CSV

On peut aussi importer un fichier CSV en tant que dictionnaire, à l'aide de la méthode `csv.DictReader()` du module CSV :

```
import csv
chemin = "./fichiers_exemples/fichier_csv.csv"
with open(chemin) as mon_fichier:
    mon_fichier_csv = csv.DictReader(mon_fichier)
    donnees = [ligne for ligne in mon_fichier_csv]
print(donnees)

## [{'nom': 'Irving', 'prénom': ' "Kyrie"', 'équipe': ' "
Celtics"'}, {'nom': 'James', 'prénom': ' "Lebron"', 'équipe': ' "
Lakers"', None: ['']}, {'nom': 'Curry', 'prénom': ' "
Stephen"', 'équipe': ' "Golden State Warriors"'}]
```

5.1.2.1 Importation depuis internet

Comme pour les fichiers txt, on peut charger un fichier CSV hébergé sur Internet :

```
import csv
import urllib.request
import codecs

url = "http://egallic.fr/Enseignement/Python/fichiers_exemples/fichier_csv.csv"
with urllib.request.urlopen(url) as mon_fichier:
    mon_fichier_csv = csv.reader(codecs.iterdecode(mon_fichier, 'utf-8'))
    donnees = [ligne for ligne in mon_fichier_csv]
print(donnees)

## [['nom', 'prénom', 'équipe'], ['Irving', ' "Kyrie"', ' "
Celtics"'], ['James', ' "Lebron"', ' "Lakers"', ''], ['
Curry', ' "Stephen"', ' "Golden State Warriors"']]
```

5.1.3 Fichier JSON

Pour importer des fichiers au format JSON (*JavaScript Object Notation*), qui sont très utilisés dès lors qu'on communique avec une API, on peut utiliser la librairie `json`, et sa méthode `load()` :

```
import json
lien = './fichiers_exemples/tweets.json'

with open(lien) as mon_fichier_json:
    data = json.load(mon_fichier_json)
```

Ensuite, on peut afficher le contenu importé à l'aide de la fonction `pprint()` :

```
from pprint import pprint
pprint(data)

## {'created_at': 'Wed Sep 26 07:38:05 +0000 2018',
##  'id': 11,
##  'loc': [{'long': 5.3698}, {'lat': 43.2965}],
##  'text': 'Un tweet !',
##  'user_mentions': [{'id': 111, 'screen_name': 'nom_twittos1
' },
```

```
##                                     {'id': 112, 'screen_name': 'nom_twittos2'}
##                                     ']]}]}
```

5.1.3.1 Importation depuis Internet

Encore une fois, il est possible d'importer des fichiers JSON depuis Internet :

```
import urllib
from urllib.request import urlopen
url = "http://egallic.fr/Enseignement/Python/fichiers_exemples/tweets.json"
with urllib.request.urlopen(url) as mon_fichier:
    donnees = json.load(mon_fichier)
pprint(donnees)
```

```
## {'created_at': 'Wed Sep 26 07:38:05 +0000 2018',
##   'id': 11,
##   'loc': [{'long': 5.3698}, {'lat': 43.2965}],
##   'text': 'Un tweet !',
##   'user_mentions': [{'id': 111, 'screen_name': 'nom_twittos1'}],
##                                     {'id': 112, 'screen_name': 'nom_twittos2'}
##                                     ']]}]}
```

5.1.4 Fichiers Excel

Les fichiers Excel (**xls** ou **xlsx**) sont aussi très largement répandus en économie. Le lecteur est prié de se référer à la Section 10.17.2 pour une méthode d'importation des données Excel avec la librairie **pandas**.

5.2 Exporter des données

Il n'est pas rare de devoir exporter ses données, ne serait-ce que pour les partager. À nouveau, la fonction `open()` est mise à contribution, en jouant avec la valeur du paramètre `mode` (c.f. Tableau 5.1).

5.2.1 Fichiers textes

Admettons que nous ayons besoin d’exporter des lignes de texte dans un fichier. Avant de donner un exemple avec la fonction `open()`, regardons deux fonctions importantes pour convertir les contenus de certains objets en texte.

La première, `str()`, retourne une version en chaînes de caractères d’un objet. Nous l’avons déjà appliquée à des nombres que l’on désirait concaténer en Section 2.1.4.

```
x = ["pomme", 1, 3]
str(x)

## '['pomme', 1, 3]"
```

Le résultat de cette instruction retourne la liste sous la forme d’une chaîne de caractères : `"['pomme', 1, 3]"`.

La seconde fonction qu’il semble important d’aborder est `repr()`. Cette fonction retourne une chaîne contenant une représentation imprimable à l’écran d’un objet. De plus, cette chaîne peut être lue par l’interprète.

```
y = "Fromage, tu veux du fromage ?\n"
repr(y)

## "'Fromage, tu veux du fromage ?\\n'"
```

Le résultat donne : `"'Fromage, tu veux du fromage ?\\n'"`.

Admettons que nous souhaitons exporter deux lignes :

- la première, un texte qui indique un titre (“Caractéristiques de Kyrie Irving”);
- la seconde, un dictionnaire contenant des informations sur Kyrie Irving (c.f. ci-dessous).

Définissons ce dictionnaire :

```
z = { "nom": "Kyrie",
      "prenom": "John",
      "naissance": 1992,
      "equipess": ["Cleveland", "Boston"]}
```

Une des syntaxes pour exporter les données au format `txt` est :

```
# Ouverture en mode lecture (par défaut)
chemin = "chemin/vers/fichier.txt"
with open(chemin, "w") as mon_fichier:
    fonction_pour_exporter()
```

On crée une variable indiquant le chemin vers le fichier. On ouvre ensuite le fichier en mode écriture en précisant le paramètre `mode = "w"`. Puis, il reste à écrire nos lignes dans le fichier.

```
chemin = "./fichiers_exemples/Irving.txt"
with open(chemin, mode = "w") as mon_fichier:
    mon_fichier.write("Caractéristiques de Kyrie Irving\n")
    mon_fichier.writelines(repr(z))
```

```
## 33
```

Si le fichier est déjà existant, en ayant utilisé `mode="w"`, l'ancien fichier sera écrasé par le nouveau. Si on souhaite ajouter des lignes au fichier existant, on utilisera `mode="a"` par exemple :

```
with open(chemin, mode = "a") as mon_fichier:
    mon_fichier.writelines("\nUne autre ligne\n")
```

Si on souhaite être prévenu si le fichier est déjà existant, et faire échouer l'écriture si tel est le cas, on peut utiliser `mode="x"` :

```
with open(chemin, mode = "x") as mon_fichier:
    mon_fichier.writelines("Une nouvelle ligne qui ne sera pas ajoutée\n")
```

```
## FileNotFoundError: [Errno 17] File exists: './
    fichiers_exemples/Irving.txt'
```

5.2.2 Fichiers CSV

En tant qu'économiste, il est plus fréquent d'avoir à exporter les données au format CSV plutôt que texte, du fait de la structure en rectangle des données que l'on manipule. Comme pour l'importation de CSV (c.f. Section 5.1.2), on utilise le module

csv. Pour écrire dans le fichier, on utilise la méthode `writer()`. Les paramètres de formatage de cette fonction sont les mêmes que ceux de la fonction `reader()` (c.f. Tableau 5.2).

Exemple de création d'un fichier CSV :

```
import csv
chemin = "./fichiers_exemples/fichier_export.csv"

with open(chemin, mode='w') as mon_fichier:
    mon_fichier_ecrire = csv.writer(mon_fichier, delimiter=',',
                                    quotechar='"',
                                    quoting=csv.QUOTE_MINIMAL)

    mon_fichier_ecrire.writerow(['Pays', 'Année', 'Trimestre', 'TC_PIB'])
    mon_fichier_ecrire.writerow(['France', '2017', 'Q4', 0.7])
    mon_fichier_ecrire.writerow(['France', '2018', 'Q1', 0.2])

## 29
## 20
## 20
```

Bien évidemment, la plupart du temps, nous n'écrivons pas à la main chaque entrée. Nous exportons les données contenues dans une structure. La Section 10.17.2 donne des exemples de ce type d'export, lorsque les données sont contenues dans des tableaux à deux dimension créés avec la librairie `pandas`.

5.2.3 Fichier JSON

Il peut être nécessaire de sauvegarder des données structurées au format JSON, par exemple lorsqu'on a fait appel à une API (*e.g.*, l'API de Twitter) qui retourne des objets au format JSON.

Pour ce faire, nous allons utiliser la librairie `json`, et sa méthode `dump()`. Cette méthode permet de sérialiser un objet (par exemple une liste, comme ce que l'on obtient avec l'API Twitter interrogée avec la librairie `twitter-python`) en JSON.

```
import json
x = [1, "pomme", ["pépins", "rouge"]]
y = { "nom": "Kyrie",
```

```
    "prenom": "John",
    "naissance": 1992,
    "equipes": ["Cleveland", "Boston"]}]
x_json = json.dumps(x)
y_json = json.dumps(y)

print("x_json: ", x_json)

## x_json:  [1, "pomme", ["p\u00e9pins", "rouge"]]

print("y_json: ", y_json)

## y_json:  {"nom": "Kyrie", "prenom": "John", "naissance":
    1992, "equipes": ["Cleveland", "Boston"]}]
```

Comme on peut le constater, on rencontre quelques petits problèmes d’affichage des caractères accentués. On peut préciser, à l’aide du paramètre `ensure_ascii` évalué à `False` que l’on ne désire pas s’assurer que les caractères non-ascii soient échappés par des séquences de type `\uXXXX`.

```
x_json = json.dumps(x, ensure_ascii=False)
y_json = json.dumps(y, ensure_ascii=False)

print("x_json: ", x_json)

## x_json:  [1, "pomme", ["pépins", "rouge"]]

print("y_json: ", y_json)

## y_json:  {"nom": "Kyrie", "prenom": "John", "naissance":
    1992, "equipes": ["Cleveland", "Boston"]}]
```

```
chemin = "./fichiers_exemples/export_json.json"

with open(chemin, 'w') as f:
```

```
    json.dump(json.dumps(x, ensure_ascii=False), f)
    f.write('\n')
    json.dump(json.dumps(y, ensure_ascii=False), f)

## 1
```

Si on souhaite réimporter dans Python le contenu du fichier `export_json.json` :

```
chemin = "./fichiers_exemples/export_json.json"
with open(chemin, "r", encoding="utf-8") as f:
    data = []
    for line in f:
        data.append(json.loads(line))

print(data)

## [['[1, "pomme", ["pépins", "rouge"]]', '{"nom": "Kyrie", "
    prenom": "John", "naissance": 1992, "equipes": ["Cleveland
    ", "Boston"]}']]
```

5.2.4 Exercice

1. Créer une liste nommée `a` contenant des informations sur le taux de chômage en France au deuxième trimestre 2018. Cette liste doit contenir trois éléments :
 - l'année ;
 - le trimestre ;
 - la valeur du taux de chômage (9.1%).
2. Exporter au format CSV le contenu de la liste `a`, en le faisant précéder d'une ligne précisant les noms des champs. Utiliser le point virgule comme séparateur de champs.
3. Importer le fichier créé dans la question précédente dans Python.

Chapitre 6

Conditions

Souvent, en fonction de l'évaluation d'une expression, on désire réaliser une opération plutôt qu'une autre. Par exemple, lorsqu'on crée une nouvelle variable dans une analyse statistique, et que cette variable prend ses valeurs en fonction d'une autre, on peut être amené à utiliser des **instructions conditionnelles** : “si la valeur est inférieur à x , alors... sinon, ...”.

Dans ce court chapitre, nous regardons comment rédiger les instructions conditionnelles.

6.1 Les instructions conditionnelles **if**

L'instruction conditionnelle la plus simple que l'on peut rencontrer est **if**. Si et seulement si une expression est évaluée à **True**, alors une instruction sera évaluée.

La syntaxe est la suivante :

```
if expression:
    instruction
```

Les lignes après les deux points (:) doivent être placées dans un bloc, en utilisant un taquet de tabulation.

Remarque 6.1.1

Un bloc de code est un regroupement d'instructions. Des codes imbriqués indentés à la même position font partie du même bloc :

```
ligne du bloc 1
ligne du bloc 1
    ligne du bloc2
    ligne du bloc2
ligne du bloc1
```

Dans le code ci-dessous, nous définissons une variable `x` contenant l'entier 2. L'instruction suivante évalue l'expression `x == 2` (cf. Section [@ref\(#opérateurs-comparaison\)](#) pour des rappels sur les opérateurs de comparaison). Si le résultat de cette expression est `Vrai`, alors le contenu du bloc est évalué.

```
x = 2
if x == 2:
    print("Hello")
```

```
## Hello
```

Si on change la valeur de `x` de manière à ce que l'expression `x == 2` retourne `False` :

```
x = 3
if x == 2:
    print("Hello")
```

À l'intérieur du bloc, on peut écrire plusieurs instructions qui seront évaluées si l'expression est `True` :

```
x = 2
if x == 2:
    y = "Hello"
    print(y + ", x vaut : " + str(x))
```

```
## Hello, x vaut : 2
```

Remarque 6.1.2

Lorsqu'on rédige son code, il peut-être pratique d'utiliser des instructions conditionnelles `if` pour évaluer ou non certaines parties du code. Par exemple, quand on rédige un script, il arrive des moments où nous devons réévaluer le début, mais que certaines parties ne nécessitent pas d'être réévaluées à chaque fois, comme des sorties graphiques (ce qui prend du temps). Il est possible de commenter ces parties de codes ne nécessitant pas une nouvelle évaluation, ou alors on peut les placer dans un bloc conditionnel :

- au début du script, on crée une variable `graph = False`;
- avant de créer un graphique, on le place dans un bloc `if graphe`:

Au moment de l'exécution du script, on peut choisir de créer et exporter les graphiques des blocs `if graphe`: en modifiant à sa guise la variable `graph`.

6.2 Les instructions conditionnelles if-else

Si la condition n'est pas vérifiée, on peut proposer des instructions à effectuer, à l'aide des instructions `if-else`.

La syntaxe est la suivante :

```
if expression:
    instructions
else:
    autres_instruction
```

Par exemple, admettons qu'on veuille créer une variable de chaleur prenant la valeur chaud si la valeur de la variable `temperature` dépasse 28 degrés C, froid sinon. Admettons que la température est de 26 degrés C :

```
temperature = 26
chaleur = ""

if temperature > 28:
    chaleur = "chaud"
else:
    chaleur = "froid"

print("Il fait " + chaleur)
```

```
## Il fait froid
```

Si la température est à présent de 32 degrés C :

```
temperature = 32
chaleur = ""

if temperature > 28:
    chaleur = "chaud"
else:
    chaleur = "froid"

print("Il fait " + chaleur)

## Il fait chaud
```

6.3 Les instructions conditionnelles `if-elif`

Si la condition n'est pas vérifiée, on peut en tester une autre et alors évaluer d'autres instructions si cette seconde est vérifiée. Sinon, on peut en tester encore une autre, et ainsi de suite. On peut aussi proposer des instructions si aucune des conditions n'a été évaluée à `True`. Pour ce faire, on peut utiliser des instructions conditionnelles `if-elif`.

La syntaxe est la suivante :

```
if expression:
    instructions
elif expression_2:
    instructions_2
elif expression_3:
    instructions_3
else:
    autres_instruction
```

L'exemple précédent manque un peu de sens commun. Peut-on dire que lorsqu'il fait 28 degrés C ou moins il fait froid ? Ajoutons quelques nuances :

```
temperature = -4
chaleur = ""

if temperature > 28:
    chaleur = "chaude"
elif temperature <= 28 and temperature > 15:
    chaleur = "tempérée"
elif temperature <= 15 and temperature > 0:
    chaleur = "froide"
else:
    chaleur = "très froide"

print("La température est " + chaleur)

## La température est très froide
```

Remarque 6.3.1

L'avantage d'utiliser des instructions conditionnelles `if-elif` par rapport à écrire plusieurs instructions conditionnelles `if` à la suite est qu'avec la première manière de faire, les comparaisons s'arrêtent dès qu'une est remplie, ce qui est plus efficace.

6.4 Exercice

Soit une liste nommée `europa` contenant les valeurs suivantes, sous forme de chaînes de caractères : "Allemagne", "France" et "Espagne".

Soit une seconde liste, nommée `asie`, contenant sous forme de chaînes de caractères : "Vietnam", "Chine" et "Inde".

L'objectif va être de créer une variable `continent` qui va indiquer soit "Europe", "Asie" ou "Autre" à l'issue de l'exécution du code.

À l'aide d'instructions conditionnelles de type `if-elif`, rédiger un code qui vérifie la valeur d'une variable `pays`, et définit la valeur d'une autre variable nommée `continent` en fonction du contenu observé dans `pays` tel que :

- si la valeur de `pays` est présente dans la liste `europe`, `continent` vaudra `"Europe"` ;
- si la valeur de `pays` est présente dans la liste `asie`, `continent` vaudra `"Asie"` ;
- si la valeur de `pays` n'est présente ni dans `europe` ni dans `asie`, la variable `continent` vaudra `"Autre"`.

Pour ce faire :

1. Créer les deux listes `europe` et `asie` ainsi que la variable `pays` (valant "Espagne") et la variable `continent` (initiée avec une chaîne de caractères vide).
2. Rédiger le code permettant de réaliser l'objectif expliqué, et afficher le contenu de la variable `continent` à l'issue de l'exécution.
3. Changer la valeur de `pays` à `"Chine"` puis à `"Brésil"` et dans chacun des cas, exécuter le code rédigé dans la question précédente.

Chapitre 7

Boucles

Quand on doit répéter plusieurs fois la même opération, pour un nombre déterminé de fois ou tant qu’une condition est vérifiée (ou tant qu’elle n’est pas vérifiée), on peut utiliser des boucles, ce qui est bien moins pénible que d’évaluer à la main ou à coups de copier/coller la même instruction.

Nous allons aborder deux types de boucles dans ce chapitre :

- celles pour lesquelles nous ne savons pas **a priori** le nombre d’itérations (le nombre de répétitions) à effectuer : les boucles `while()`
- celles pour lesquelles nous savons **a priori** combien d’itérations sont nécessaires : les boucles `for()`

Remarque 7.0.1

Il est possible d’arrêter une boucle `for()` avant un nombre d’itérations prédéfini ; dans le même esprit, il est possible d’utiliser une boucle `while()` en sachant d’avance le nombre d’itérations à effectuer.

7.1 Boucles avec `while()`

Le principe d’une boucle `while()` est que les instructions à l’intérieur de la boucle seront répétées tant qu’une condition est respectée. L’idée est de faire dépendre cette condition d’un ou plusieurs objets qui seront modifiés au cours des itérations (sans cela, la boucle tournerait à l’infini).

La syntaxe est la suivante :

```
while condition:
    instructions
```

Comme pour les instructions conditionnelles (c.f. Section 6), les instructions sont placées à l'intérieur d'un bloc.

Regardons un exemple de boucle `while()` :

```
x = 100
while x/3 > 1:
    print(x/3)
    x = x/3

## 33.333333333333336
## 11.111111111111112
## 3.703703703703704
## 1.234567901234568
```

```
print(x/3>1)
```

```
## False
```

```
print(x/3)
```

```
## 0.41152263374485604
```

Dans cette boucle, à chaque itération, la valeur de `x` divisé par 3 est affichée, puis la valeur de `x` est remplacée par le tiers de sa valeur courante. Cette opération est répétée tant que l'expression `x/3 > 1` retourne `True`.

7.2 Boucles avec `for()`

Quand on connaît le nombre d'itérations à l'avance, on pourra utiliser une boucle `for()`. La syntaxe est la suivante :


```
for objet in valeurs_possibles:
    instructions
```

avec `objet` le nom d'une variable locale à la fonction `for()`, `valeurs_possibles` un objet comprenant n éléments définissant les valeurs que prendra `objet` pour chacun des n tours, et `instructions` les instructions qui seront exécutées à chaque itération.

Nous allons, dans l'exemple qui suit, calculer le carré des n premiers entiers. Les valeurs que vont prendre notre variable `objet` (que nous allons appeler `i`) seront les entiers de 1 à n . Pour obtenir une séquence d'entiers en Python, on peut utiliser la fonction `range()`, qui prend les paramètres suivants :

- `start` : (optionnel, par défaut, 0) valeur de début pour la séquence (inclue) ;
- `stop` : valeur de fin de la séquence (non incluse) ;
- `step` : (optionnel, par défaut 1) le pas.

Avant de calculer la suite des n premiers carrés, regardons un exemple de fonctionnement de la fonction `range()` :

```
print(list(range(0, 4))) # Les entiers de 0 à 3
```

```
## [0, 1, 2, 3]
```

```
print(list(range(4))) # Les entiers de 0 à 3
```

```
## [0, 1, 2, 3]
```

```
print(list(range(2, 10))) # Les entiers de 2 à 9
```

```
## [2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]
```

```
print(list(range(2, 10, 3))) # Les entiers de 2 à 9 par pas de 3
```

```
## [2, 5, 8]
```

Aussi, pour afficher la suite des 10 premiers carrés :

```
message = "Le carré de {} est {}"
n=10
for i in range(0, n+1):
    print(message.format(i,i**2))

## Le carré de 0 est 0
## Le carré de 1 est 1
## Le carré de 2 est 4
## Le carré de 3 est 9
## Le carré de 4 est 16
## Le carré de 5 est 25
## Le carré de 6 est 36
## Le carré de 7 est 49
## Le carré de 8 est 64
## Le carré de 9 est 81
## Le carré de 10 est 100
```

Lors de la première itération, *i* vaut 0. Lors de la seconde, *i* vaut 1. Lors de la troisième, *i* vaut 2, etc.

Si on veut stocker le résultat dans une liste :

```
n=10
n_entiers_carres = []
for i in range(0, n+1):
    n_entiers_carres.append(i**2)

print(n_entiers_carres)

## [0, 1, 4, 9, 16, 25, 36, 49, 64, 81, 100]
```

Il n'est pas obligatoire d'utiliser la fonction `range()` dans une boucle `for()`, on peut définir les valeurs "à la main" :

```
message = "Le carré de {} est {}"
for i in [0, 1, 2, 8, 9, 10]:
    print(message.format(i,i**2))

## Le carré de 0 est 0
```

```
## Le carré de 1 est 1
## Le carré de 2 est 4
## Le carré de 8 est 64
## Le carré de 9 est 81
## Le carré de 10 est 100
```

Dans le même esprit, il n'est pas obligatoire d'itérer sur des valeurs numériques :

```
message = "Il y a {} lettre(s) dans le prénom {}"
for prenom in ["Pascaline", "Gauthier", "Xuan", "Jimmy"]:
    print(message.format(len(prenom), prenom))
```

```
## Il y a 9 lettre(s) dans le prénom Pascaline
## Il y a 8 lettre(s) dans le prénom Gauthier
## Il y a 4 lettre(s) dans le prénom Xuan
## Il y a 5 lettre(s) dans le prénom Jimmy
```

Rien n'empêche de faire des boucles à l'intérieur de boucles :

```
message = "i vaut {} et j vaut {}"
for i in range(0,3):
    for j in range(0,3):
        print(message.format(i, j))
```

```
## i vaut 0 et j vaut 0
## i vaut 0 et j vaut 1
## i vaut 0 et j vaut 2
## i vaut 1 et j vaut 0
## i vaut 1 et j vaut 1
## i vaut 1 et j vaut 2
## i vaut 2 et j vaut 0
## i vaut 2 et j vaut 1
## i vaut 2 et j vaut 2
```

Comme on peut le constater, l'itération se fait pour chaque valeur de *i*, et pour chacune de ces valeurs, une seconde itération est effectuée sur les valeurs de *j*.

Remarque 7.2.1

On utilise souvent les lettres `i` et `j` pour désigner un compteur dans une boucle `for()`, mais ce n'est évidemment pas une obligation.

Dans une boucle, si on désire incrémenter un compteur, on peut utiliser le symbole `+=` plutôt que d'écrire `compteur = compteur + ...` :

```
message = "Nouvelle valeur pour j : {}"  
j = 10  
for i in range(0, 4):  
    j += 5  
    print(message.format(j))
```

```
## Nouvelle valeur pour j : 15  
## Nouvelle valeur pour j : 20  
## Nouvelle valeur pour j : 25  
## Nouvelle valeur pour j : 30
```

```
print(j)
```

```
## 30
```

7.3 Exercice

1. Rédiger un programme très naïf visant à déterminer si un nombre est premier ou non. Pour ce faire :
 1. définir une variable `nombre` contenant un entier naturel de votre choix (pas trop grand),
 2. à l'aide d'une boucle, vérifier si chaque entier jusqu'à la racine carrée de votre nombre, est un diviseur de votre nombre (s'arrêter si jamais c'est le cas)
 3. en sortie de boucle, écrire une instruction conditionnelle indiquant si le nombre est premier ou non.

2. Choisir un nombre mystère entre 1 et 100, et le stocker dans un objet que l'on nommera `nombre_mystere`. Ensuite, créer une boucle qui à chaque itération effectue un tirage aléatoire d'un entier compris entre 1 et 100. Tant que le nombre tiré est différent du nombre mystère, la boucle doit continuer. À la sortie de la boucle, une variable que l'on appellera `nb_tirages` contiendra le nombre de tirages réalisés pour obtenir le nombre mystère.

Note : pour tirer un nombre aléatoirement entre 1 et 100, on peut utiliser la méthode `randint()` du module `random`.

3. Parcourir les entiers de 1 à 20 à l'aide d'une boucle `for` en affichant dans la console à chaque itération si le nombre courant est pair.
4. Utiliser une boucle `for()` pour reproduire la suite de Fibonacci jusqu'à son dixième terme (la séquence F_n est définie par la relation de récurrence suivante : $F_n = F_{n-1} + F_{n-2}$; les valeurs initiales sont $F_0 = 0$ et $F_1 = 1$).

Chapitre 8

Fonctions

La plupart du temps, on utilise les fonctions de base ou contenues dans des modules. Cela dit, lorsque l'on récupère des données en ligne ou qu'on doit mettre en forme des données importées depuis diverses sources, il arrive qu'il soit nécessaire de créer ses propres fonctions. L'avantage de créer ses fonctions se révèle dès lors qu'on doit effectuer une suite d'instruction de manière répétée, avec quelques légères différences (on peut alors appliquer les fonctions au sein d'une boucle, comme nous l'avons abordé dans le Chapitre 7).

8.1 Définition

Une fonction est déclarée à l'aide du mot clé **keyword**. Ce qu'elle renvoie est retourné à l'aide du mot clé **return**.

La syntaxe est la suivante :

```
def nom_fonction(parametres):  
    corps_de_la_fonction
```

Une fois que la fonction est définie, on l'appelle en faisant référence à son nom :

```
nom_fonction()
```

Il suffit donc de rajouter des parenthèses au nom de la fonction pour l'appeler. En effet, `nom_fonction` désigne l'objet qui contient la fonction qui est appelée à l'aide de l'expression `nom_fonction()`. Par exemple, si on souhaite définir la fonction qui

calcule le carré d'un nombre, voici ce que l'on peut écrire :

```
def carre(x):  
    return x**2
```

On peut ensuite l'appeler :

```
print(carre(2))
```

```
## 4
```

```
print(carre(-3))
```

```
## 9
```

8.1.1 Ajout d'une description

Il est possible (et fortement recommandé) d'ajouter une description de ce que la fonction fait, en adoptant des conventions (c.f. <https://www.python.org/dev/peps/pep-0257/>) =

```
def carre(x):  
    """retourne le carré de x"""  
    return x**2
```

De fait, quand on évalue ensuite l'instruction suivante, la description de la fonction s'affiche :

```
`?`(carre)
```

Dans Jupyter Notebook, après avoir écrit le nom de la fonction, on peut aussi afficher la description en appuyant sur les touches du clavier **Shift** et **Tabulation**.

8.1.2 Paramètres d'une fonction

Dans l'exemple de la fonction `carre()` que nous avons créée, nous avons renseigné un seul paramètre, appelé `x`. Si la fonction que l'on souhaite créer nécessite plusieurs paramètres, il faut les séparer par une virgule.

Considérons par exemple le problème suivant. Nous disposons d'une fonction de production $Y(L, K, M)$, qui dépend du nombre de travailleurs L et de la quantité de capital K , et du matériel M , telle que $Y(L, K, M) = L^{0.3}K^{0.5}M^2$. Cette fonction pourra s'écrire en Python de la manière suivante :

```
def production(l, k, m):  
    """  
    Retourne la valeur de la production en fonction  
    du travail, du capital et du matériel.  
  
    Keyword arguments:  
    l -- travail (float)  
    k -- capital (float)  
    m -- matériel (float)  
    """  
    return l**0.3 * k**0.5 * m**(0.2)
```

8.1.2.1 Appel sans noms de paramètres

En reprenant l'exemple précédent, si on nous donne $L = 60$ et $K = 42$ et $M = 40$, on peut en déduire la production :

```
prod_val = production(60, 42, 40)  
print(prod_val)
```

```
## 46.289449781254994
```

On peut noter que le nom des paramètres n'a pas été mentionné ici. Lors de l'appel de la fonction, la valeur du premier paramètre a été attribué au paramètre défini en premier (l), celle du second au second paramètre (k) et enfin celle du troisième au troisième paramètre (m).

8.1.2.2 Paramètres positionnels paramètres par mots-clés

Il existe deux types de paramètres que l'on peut donner à une fonction en Python :

- les paramètres positionnels ;
- les paramètres par mots-clés.

Contrairement aux paramètres positionnels, les paramètres par mot clé ont une valeur attribuée par défaut. On parle de paramètre formel pour désigner les paramètres de la fonction (les variables utilisées dans le corps de la fonction) et de paramètre effectif pour désigner la valeur que l'on souhaite donner au paramètre formel. Pour définir la valeur à donner à un paramètre formel, on utilise le symbole d'égalité. Lors de l'appel de la fonction, si l'utilisateur ne définit pas explicitement une valeur, celle par défaut sera affectée. Ainsi, il n'est pas forcément nécessaire de préciser les paramètres par mots-clés lors de l'appel de la fonction.

Il est important de noter que les arguments positionnels (ceux qui n'ont pas de valeur par défaut) doivent apparaître en premier dans la liste des paramètres.

Prenons un exemple avec deux paramètres positionnels (`l` et `m`) et un paramètre par mot-clé (`k`) :

```
def production_2(l, m, k=42):
    """
    Retourne la valeur de la production en fonction
    du travail, du capital et du matériel.

    Keyword arguments:
    l -- travail (float)
    m -- matériel (float)
    k -- capital (float) (default 42)
    """
    return l**0.3 * k**0.5 * m**(0.2)
```

La fonction `production_2()` peut s'appeler, pour donner le même résultat, des trois manières suivantes :

```
# En nommant tous les paramètres, en omettant k
prod_val_1 = production_2(l = 42, m = 40)
# En nommant tous les paramètres et en précisant k
prod_val_2 = production_2(l = 42, m = 40, k = 42)
# En nommant uniquement le paramètre mot-clé k
prod_val_3 = production_2(42, 40, k = 42)
# En ne nommant aucun paramètre
prod_val_4 = production_2(42, 40, 42)

res = [prod_val_1, prod_val_2, prod_val_3, prod_val_4]
```

```
print(res)
```

```
## [41.59215573604822, 41.59215573604822, 41.59215573604822,
    41.59215573604822]
```

Remarque 8.1.1

Si la fonction contient plusieurs paramètres positionnels ; lors de l'appel :

- soit on nomme tous les paramètres positionnels par leur nom ;
- soit aucun ;
- il n'y a pas d'entre deux.

Du moment que tous les paramètres positionnels sont nommés lors de l'appel, on peut les faire figurer dans des ordres différents :

```
def production_3(a, l, m = 40, k=42):
    """
    Retourne la valeur de la production en fonction
    de la productivité, du travail, du capital et du matériel.

    Keyword arguments:
    a -- productivité totale des facteurs (float)
    l -- travail (float)
    m -- matériel (float) (default 40)
    k -- capital (float) (default 42)
    """
    return a * l**0.3 * k**0.5 * m**(0.2)

prod_val_1 = production_3(1, 42, m = 38)
prod_val_2 = production_3(a = 1, l = 42)
prod_val_3 = production_3(l = 42, a = 1)
prod_val_4 = production_3(m = 40, l = 42, a = 1)

res = [prod_val_1, prod_val_2, prod_val_3, prod_val_4]
print(res)

## [41.16765711449734, 41.59215573604822, 41.59215573604822,
```

```
41.59215573604822]
```

8.1.2.3 Fonction comme paramètre

Une fonction peut être fournie en paramètre à une autre fonction.

```
def carre(x):  
    """Retourne le carré de x"""  
    return x**2  
  
def appliquer_carre_4(fun):  
    """Applique la fonction `fun` à 4"""  
    return fun(4)  
  
print(appliquer_carre_4(carre))  
  
## 16
```

8.2 Portée

Lorsque une fonction est appelée, le corps de cette fonction est interprété. Les variables ayant été définies dans le corps de la fonction sont assignées à un *namespace* local. C'est-à-dire qu'elles ne vivent qu'à l'intérieur de cet espace local, qui est créé au moment de l'appel de la fonction et détruit à la fin de celui-ci. On parle alors de portée des variables. Ainsi, une variable ayant une portée locale (assignée dans l'espace local) peut avoir le même nom qu'une variable globale (définie dans l'espace de travail global), sans pour autant désigner le même objet, ou écraser cet objet.

Regardons cela à travers un exemple.

```
# Définition d'une variable globale :  
valeur = 1  
  
# Définition d'une variable locale à la fonction f  
def f(x):  
    valeur = 2
```

```
nouvelle_valeur = 3
print("valeur vaut :", valeur)
print("nouvelle_valeur vaut :", nouvelle_valeur)
return x + valeur
```

Appelons la fonction `f()`, puis regardons la valeur de `valeur` et celle de `nouvelle_valeur` après l'exécution de la fonction.

```
res = f(3)
```

```
## valeur vaut : 2
## nouvelle_valeur vaut : 3
```

```
print("valeur vaut :", valeur)
```

```
## valeur vaut : 1
```

```
print("nouvelle_valeur vaut :", nouvelle_valeur)
```

```
## NameError: name 'nouvelle_valeur' is not defined
```

Comme on peut le constater, durant l'appel, la variable locale du nom `valeur` valait 2. Cette variable ne faisait pas référence à la variable du même nom définie dans l'environnement global. À l'issue de l'exécution de la fonction `f()`, cette variable `valeur` locale est supprimée, et il en est de même pour la variable locale `nouvelle_valeur`, qui n'existe pas dans l'environnement global (d'où l'erreur retournée).

Sans trop rentrer trop dans les détails, il semble important de connaître quelques principes à propos de la portée des variables. Les variables sont définies dans des environnements, qui sont imbriqués les uns dans les autres. Si une variable n'est pas définie dans le corps d'une fonction, Python ira chercher dans un environnement parent.

```
valeur = 1
def f(x):
    return x + valeur

print(f(2))
```

```
## 3
```

Si on définit une fonction à l'intérieur d'une autre fonction, et qu'on appelle une variable non définie dans le corps de cette fonction, Python ira chercher dans l'environnement directement supérieur. S'il ne trouve pas, il ira chercher dans l'environnement encore supérieur, et ainsi de suite jusqu'à l'environnement global.

```
# La variable valeur n'est pas définie dans  
# l'environnement local de g().  
# Python va alors chercher dans f().  
valeur = 1  
def f():  
    valeur = 2  
    def g(x):  
        return x + valeur  
  
    return g(2)  
  
print(f())
```

```
## 4
```

```
# La variable valeur n'est définie ni dans g() ni dans f()  
# mais dans l'environnement supérieur (ici, global)  
valeur = 1  
def f():  
    def g(x):  
        return x + valeur  
  
    return g(2)  
  
print(f())
```

```
## 3
```

Si on définit une variable dans le corps d'une fonction et que l'on souhaite qu'elle soit accessible dans l'environnement global, on peut utiliser le mot-clé `global` :

```
def f(x):  
    global y  
    y = x+1  
  
f(3)  
print(y)
```

```
## 4
```

Remarque 8.2.1

La variable que l'on souhaite définir de manière globale depuis un espace local de la fonction ne doit pas avoir le même nom d'un des paramètres.

8.3 Fonctions lambda

Python propose ce que l'on appelle des fonctions lambdas, ou encore des fonctions anonymes. Une fonction lambda ne possède qu'une seule instruction dont le résultat est celui de la fonction.

On les définit à l'aide du mot-clé `lambda`. La syntaxe est la suivante :

```
nom_fonction = lambda parametres : retour
```

Les paramètres sont à séparer par des virgules.

Reprenons la fonction `carre()` créée précédemment :

```
def carre(x):  
    return x**2
```

La fonction lambda équivalent s'écrit :

```
carre_2 = lambda x: x**2  
print(carre_2(4))
```

```
## 16
```

Avec plusieurs paramètres, regardons la fonction lambda équivalente à la fonction `production()` :

```
def production(l, k, m):
    """
    Retourne la valeur de la production en fonction
    du travail, du capital et du matériel.

    Keyword arguments:
    l -- travail (float)
    k -- capital (float)
    m -- matériel (float)
    """
    return l**0.3 * k**0.5 * m**(0.2)

production_2 = lambda l,k,m : l**0.3 * k**0.5 * m**(0.2)
print(production(42, 40, 42))

## 40.987803063838406
```

```
print(production_2(42, 40, 42))

## 40.987803063838406
```

8.4 Retour de plusieurs valeurs

Il peut parfois être pratique de retourner plusieurs éléments en retour d'une fonction. Bien que la liste se porte candidate à cette fonctionnalité, il peut-être plus avisé d'utiliser un dictionnaire, pour pouvoir accéder aux valeurs grâce à leur clé !

```
import statistics
def stat_des(x):
    """Retourne la moyenne et l'écart-type de `x`"""
    return {"moyenne": statistics.mean(x),
            "ecart_type": statistics.stdev(x)}

x = [1,3,2,6,4,1,8,9,3,2]
```



```
res = stat_des(x)
print(res)

## {'moyenne': 3.9, 'ecart_type': 2.8460498941515415}

message = "La moyenne vaut {} et l'écart-type vaut {}"
print(message.format(res["moyenne"], res["ecart_type"]))

## La moyenne vaut 3.9 et l'écart-type vaut 2.8460498941515415
```

8.5 Exercice

1. Créer une fonction nommée `somme_n_entiers` qui retourne la somme des n premiers entiers. Son seul paramètre sera n .
2. À l'aide d'une boucle, afficher la somme des 2 premiers entiers, puis 3 premiers entiers, puis 4 premiers entiers, etc. jusqu'à 10.
3. Créer une fonction qui à partir de deux points représentés par des couples de coordonnées (x_1, y_1) et (x_2, y_2) retourne la distance euclidienne entre ces deux points. Proposer une seconde solution à l'aide d'une fonction lambda.

Chapitre 9

Introduction à Numpy

Ce chapitre est consacré à une librairie importante pour les calculs numérique : NumPy (abréviation de *Numerical Python*).

Il est coutume d'importer NumPy en lui attribuant l'alias `np` :

```
import numpy as np
```

9.1 Tableaux

NumPy propose une structure de données populaire, les tableaux (de type *array*), sur lesquels il est possible d'effectuer de manière efficace des calculs. Les tableaux sont une structure notamment utile pour effectuer des opérations statistiques basiques ainsi que de la génération pseudo-aléatoire de nombres.

La structure des tableaux ressemble à celle des listes, mais ces dernières sont moins rapides à être traitées et utilisent davantage de mémoire. Le gain de vitesse de traitement des tableaux en NumPy vient du fait que les données sont stockées dans des blocs contigus de mémoire, facilitant ainsi les accès en lecture.

Pour s'en convaincre, on peut reprendre l'exemple de Pierre Navaro [donné dans son notebook sur NumPy](#). Créons deux listes de longueur 1000 chacune, avec des nombres tirés aléatoirement à l'aide de la fonction `random()` du module `random`. Divisons chaque élément de la première liste par l'élément à la même position dans la seconde ligne, puis calculons la somme de ces 1000 divisions. Regardons ensuite le temps d'exécution à l'aide de la fonction magique `%timeit` :

```

from random import random
from operator import truediv
l1 = [random() for i in range(1000)]
l2 = [random() for i in range(1000)]
# %timeit s = sum(map(truediv, l1, l2))

```

(décommenter la dernière ligne et tester sur un Jupyter Notebook)

À présent, transformons les deux listes en tableaux NumPy avec la méthode `array()`, et effectuons le même calcul à l'aide d'une méthode NumPy :

```

a1 = np.array(l1)
a2 = np.array(l2)
# %timeit s = np.sum(a1/a2)

```

Comme on peut le constater en exécutant ces codes dans un environnement IPython, le temps d'exécution est bien plus rapide avec les méthodes de NumPy pour ce calcul.

9.1.1 Création

La création d'un tableau peut s'effectuer avec la méthode `array()`, à partir d'une liste, comme nous venon de le faire :

```

liste = [1,2,4]
tableau = np.array(liste)
print(tableau)

```

```
## [1 2 4]
```

```
print(type(tableau))
```

```
## <class 'numpy.ndarray'>
```

Si on fournit à `array()` une liste de listes imbriquées de même longueur, un tableau multidimensionnel sera créé :

```

liste_2 = [ [1,2,3], [4,5,6] ]
tableau_2 = np.array(liste_2)
print(tableau_2)

```

```
## [[1 2 3]
##  [4 5 6]]
```

```
print(type(tableau_2))
```

```
## <class 'numpy.ndarray'>
```

Les tableaux peuvent aussi être créés à partir de n-uplets :

```
nuplet = (1, 2, 3)
tableau = np.array(nuplet)
print(tableau)
```

```
## [1 2 3]
```

```
print(type(tableau))
```

```
## <class 'numpy.ndarray'>
```

Un tableau en dimension 1 peut être changé en tableau en dimension 2 (si possible), en modifiant son attribut `shape` :

```
tableau = np.array([3, 2, 5, 1, 6, 5])
tableau.shape = (3,2)
print(tableau)
```

```
## [[3 2]
##  [5 1]
##  [6 5]]
```

9.1.1.1 Quelques fonctions générant des array

Certaines fonctions de NumPy produisent des tableaux pré-remplis. C'est le cas de la fonction `zeros()`. Quand on lui fournit une valeur entière n , la fonction `zeros()` crée un tableau à une dimension, avec n 0 :

```
print( np.zeros(4) )
```

```
## [0.  0.  0.  0.]
```

On peut préciser le type des zéros (par exemple `int`, `int32`, `int64`, `float`, `float32`, `float64`, etc.), à l'aide du paramètre `dtype` :

```
print( np.zeros(4, dtype = "int") )
```

```
## [0  0  0  0]
```

D'avantage d'explications sur les types de données avec NumPy sont disponibles [sur la documentation en ligne](#).

Le type des éléments d'un tableau est indiqué dans l'attribut `dtype` :

```
x = np.zeros(4, dtype = "int")  
print(x, x.dtype)
```

```
## [0  0  0  0] int64
```

Il est par ailleurs possible de convertir le type des éléments dans un autre type, à l'aide de la méthode `astype()` :

```
y = x.astype("float")  
print(x, x.dtype)
```

```
## [0  0  0  0] int64
```

```
print(y, y.dtype)
```

```
## [0.  0.  0.  0.] float64
```

Quand on lui fournit un n-uplet de longueur supérieure à 1, `zeros()` crée un tableau à plusieurs dimensions :

```
print( np.zeros((2, 3)) )
```

```
## [[0. 0. 0.]  
##  [0. 0. 0.]
```

```
print( np.zeros((2, 3, 4)) )
```

```
## [[[0. 0. 0. 0.]  
##   [0. 0. 0. 0.]  
##   [0. 0. 0. 0.]]  
##  
##  [[[0. 0. 0. 0.]  
##   [0. 0. 0. 0.]  
##   [0. 0. 0. 0.]]]
```

La fonction `empty()` de Numpy retourne également un tableau sur le même principe que `zeros()`, mais sans initialiser les valeurs à l'intérieur.

```
print( np.empty((2, 3), dtype = "int") )
```

```
## [[0 0 0]  
##  [0 0 0]]
```

La fonction `ones()` de Numpy retourne le même genre de tableaux, avec des 1 en valeurs initialisées :

```
print( np.ones((2, 3), dtype = "float") )
```

```
## [[1. 1. 1.]  
##  [1. 1. 1.]]
```

Pour choisir une valeur spécifique pour l'initialisation, on peut utiliser la fonction `full()` de Numpy :

```
print( np.full((2, 3), 10, dtype = "float") )
```

```
## [[10. 10. 10.]  
##  [10. 10. 10.]]
```

```
print( np.full((2, 3), np.inf) )
```

```
## [[inf inf inf]  
##  [inf inf inf]]
```

La fonction `eye()` de Numpy crée un tableau à deux dimensions dans laquelle tous les éléments sont initialisés à zéro, sauf ceux de la diagonale initialisés à 1 :

```
print( np.eye(2, dtype="int64") )
```

```
## [[1 0]  
##  [0 1]]
```

En modifiant le paramètre mot-clé `k`, on peut décaler la diagonale :

```
print( np.eye(3, k=-1) )
```

```
## [[0. 0. 0.]  
##  [1. 0. 0.]  
##  [0. 1. 0.]]
```

La fonction `identity()` de Numpy crée quant à elle une matrice identité sous la forme d'un tableau :

```
print( np.identity(3, dtype = "int") )
```

```
## [[1 0 0]  
##  [0 1 0]  
##  [0 0 1]]
```

La fonction `arange()` de Numpy permet de générer une séquence de nombres séparés par un interval fixe, le tout stocké dans un tableau. La syntaxe est la suivante :


```
np.arange( start, stop, step, dtype )
```

avec **start** la valeur de départ, **stop** celle d'arrivée, **step** le pas, l'espacement entre les nombres de la séquence et **dtype** le type des nombres :

```
print( np.arange(5) )
```

```
## [0 1 2 3 4]
```

```
print( np.arange(2, 5) )
```

```
## [2 3 4]
```

```
print( np.arange(2, 10, 2) )
```

```
## [2 4 6 8]
```

9.1.2 Dimensions

Pour connaître la dimension d'un tableau, on peut afficher la valeur de l'attribut **ndim** :

```
print("ndim tableau : ", tableau.ndim)
```

```
## ndim tableau : 2
```

```
print("ndim tableau_2 : ", tableau_2.ndim)
```

```
## ndim tableau_2 : 2
```

Le nombre d'éléments dans le tableau peut s'obtenir par l'attribut **size** ou par la fonction **size()** de Numpy :

```
print("size tableau : ", tableau.size)
```

```
## size tableau : 6
```

```
print("size tableau_2 : ", tableau_2.size)
```

```
## size tableau_2 : 6
```

```
print("np.size(tableau) :", np.size(tableau))
```

```
## np.size(tableau) : 6
```

L'attribut `shape` retourne un n-uplet indiquant la longueur pour chaque dimension du tableau :

```
print("size tableau : ", tableau.shape)
```

```
## size tableau : (3, 2)
```

```
print("size tableau_2 : ", tableau_2.shape)
```

```
## size tableau_2 : (2, 3)
```

9.1.3 Extraction des éléments d'un tableau

L'accès aux éléments d'un tableau se fait de la même manière que pour les listes (c.f. Section 3.1.1), grâce à l'indiciage. La syntaxe est la suivante :

```
tableau[lower:upper:step]
```

avec `lower` la borne inférieure de la plage d'indices, `upper` la borne supérieure, et `step` l'espacement entre les valeurs.

- Lorsque `lower` n'est pas précisé, le premier élément (indiqué 0) est considéré comme la valeur attribuée à `lower`.

- Lorsque `upper` n'est pas précisé, le dernier élément est considéré comme la valeur attribuée à `upper`.
- Lorsque `step` n'est pas précisé, un pas de 1 est attribué par défaut.

Reprenons rapidement quelques exemples, en s'appuyant sur deux objets : un tableau de dimension 1, et un second de dimension 2.

```
tableau_1 = np.arange(1,13)
tableau_2 = [ [1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9], [10, 11, 12]]
tableau_2 = np.array(tableau_2)
```

L'accès au premier élément :

```
message = "tableau_{}[0] : {} (type : {})"
print(message.format(0, tableau_1[0], type(tableau_1[0])))
```

```
## tableau_0[0] : 1 (type : <class 'numpy.int64'>)
```

```
print(message.format(1, tableau_2[0], type(tableau_2[0])))
```

```
## tableau_1[0] : [1 2 3] (type : <class 'numpy.ndarray'>)
```

L'accès aux éléments peut se faire en partant par la fin :

```
print("tableau_1[-1] : ", tableau_1[-1]) # dernier élément
```

```
## tableau_1[-1] : 12
```

```
print("tableau_2[-1] : ", tableau_2[-1]) # dernier élément
```

```
## tableau_2[-1] : [10 11 12]
```

Le découpage est possible :

```
# les éléments du 2e (non inclus) au 4e
print("Slice Tableau 1 : \n", tableau_1[2:4])
```

```
## Slice Tableau 1 :  
## [3 4]
```

```
print("Sclie Tableau 2 : \n", tableau_2[2:4])
```

```
## Sclie Tableau 2 :  
## [[ 7  8  9]  
## [10 11 12]]
```

Pour les tableaux à deux dimensions, on peut accéder aux éléments de la manière suivante, de manière équivalente :

```
# Dans le 3e élément, accéder au 1er élément  
print(tableau_2[2][0])
```

```
## 7
```

```
print(tableau_2[2,0])
```

```
## 7
```

Pour extraire des colonnes d'un tableau à deux entrées :

```
print("Deuxième colonne : \n", tableau_2[:, [1]])
```

```
## Deuxième colonne :  
## [[ 2]  
## [ 5]  
## [ 8]  
## [11]]
```

```
print("Deuxièmes et troisièmes colonnes : \n", tableau_2[:, [1,2]])
```

```
## Deuxièmes et troisièmes colonnes :  
## [[ 2  3]  
## [ 5  6]]
```

```
## [ 8  9]
## [[11 12]]
```

Pour cette dernière instruction, on indique avec le premier paramètre non renseigné (avant les deux points) que l'on désire tous les éléments de la première dimension, puis, avec la virgule, on indique qu'on regarde à l'intérieur de chaque élément de la première dimension, et qu'on veut les valeurs aux positions 1 et 2 (donc les éléments des colonnes 2 et 3).

Pour extraire seulement certains éléments d'un tableau à 1 dimension, on peut indiquer les indices des éléments à récupérer :

```
print("2e et 4e éléments : \n", tableau_2[[1,3]])

## 2e et 4e éléments :
## [[ 4  5  6]
##  [10 11 12]]
```

9.1.3.1 Extraction à l'aide de booléens

Pour extraire ou non des éléments d'un tableau, on peut utiliser des tableaux de booléens en tant que masques. L'idée est de fournir un tableau de booléens (un masque) de même dimension que celui pour lequel on désire extraire des éléments sous certaines conditions. Lorsque la valeur du booléen dans le masque vaut `True`, l'élément correspondant du tableau est retourné ; sinon, il ne l'est pas.

```
tableau = np.array([0, 3, 2, 5, 1, 4])
res = tableau[[True, False, True, False, True, True]]
print(res)

## [0 2 1 4]
```

Seuls les éléments en position 1, 3, 5 et 6 ont été retournés.

En pratique, le masque n'est que très rarement créé par l'utilisateur, il est plutôt issu d'une instruction logique appliquée au tableau d'intérêt. Par exemple, dans notre tableau, nous pouvons dans un premier temps créer un masque de manière à identifier les éléments pairs :

```
masque = tableau % 2 == 0
print(masque)

## [ True False  True False False  True]

print(type(masque))

## <class 'numpy.ndarray'>
```

Une fois ce masque créé, on peut l'appliquer au tableau pour extraire uniquement les éléments pour lesquels la valeur correspondante dans le masque vaut `True` :

```
print(tableau[masque])

## [0 2 4]
```

9.1.4 Modification

Pour remplacer les valeurs d'un tableau, on utilise le signe égal (=) :

```
tableau = np.array([ [1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9], [10, 11, 12]])
tableau[0] = [11, 22, 33]
print(tableau)

## [[11 22 33]
##   [ 4  5  6]
##   [ 7  8  9]
##   [10 11 12]]
```

Si on fournit un scalaire lors du remplacement, la valeur sera répétée pour tous les éléments de la dimension :

```
tableau[0] = 100
print(tableau)
```

```
## [[100 100 100]
##  [  4   5   6]
##  [  7   8   9]
##  [ 10  11  12]]
```

Idem avec un découpage :

```
tableau[0:2] = 100
print(tableau)
```

```
## [[100 100 100]
##  [100 100 100]
##  [  7   8   9]
##  [ 10  11  12]]
```

D'ailleurs, un découpage avec juste les deux points sans préciser les paramètres de début et de fin du découpage suivi d'un signe égal et d'un nombre remplace toutes les valeurs du tableau par ce nombre :

```
tableau[:] = 0
print(tableau)
```

```
## [[0 0 0]
##  [0 0 0]
##  [0 0 0]
##  [0 0 0]]
```

9.1.4.1 Ajout d'éléments

Pour ajouter des éléments, on utilise la fonction `append()` de NumPy. Il faut noter que l'appel à cette fonction ne modifie pas l'objet auquel on ajoute les valeurs. Si on désire que les modifications sont apportées à cet objet, il faut l'écraser :

```
t_1 = np.array([1,3,5])
print("t_1 : ", t_1)
```

```
## t_1 :  [1 3 5]
```

```
t_1 = np.append(t_1, 1)
print("t_1 après l'ajout : ", t_1)

## t_1 après l'ajout :  [1 3 5 1]
```

Pour ajouter une colonne à un tableau à deux dimensions :

```
t_2 = np.array([[1,2,3], [5,6,7]])
print("t_2 : \n", t_2)

## t_2 :
##  [[1 2 3]
##   [5 6 7]]

ajout_col_t_2 = np.array([[4], [8]])
t_2 = np.append(t_2,ajout_col_t_2, axis = 1)
print("t_2 après ajout colonne : \n", t_2)

## t_2 après ajout colonne :
##  [[1 2 3 4]
##   [5 6 7 8]]
```

Pour ajouter une ligne, on utilise la fonction `vstack()` de Numpy :

```
ajout_ligne_t_2 = np.array([10, 11, 12, 13])
t_2 = np.vstack([t_2,ajout_ligne_t_2])
print("t_2 après ajout ligne : \n", t_2)

## t_2 après ajout ligne :
##  [[ 1  2  3  4]
##   [ 5  6  7  8]
##   [10 11 12 13]]
```

9.1.4.2 Suppression d'éléments

Pour supprimer des éléments, on utilise la fonction `delete()` de NumPy :


```
print("t_1 : ", t_1)

## t_1 :  [1 3 5 1]
```

```
# Supprimer le dernier élément
np.delete(t_1, (-1))

## array([1, 3, 5])
```

Note : pour que la suppression soit effective, on assigne le résultat de `np.delete()` à l'objet.

Pour supprimer plusieurs éléments :

```
print("t_1 : ", t_1)

## t_1 :  [1 3 5 1]
```

```
# Supprimer les 1er et 2e éléments
t_1 = np.delete(t_1, ([0, 2]))
print(t_1)

## [3 1]
```

Pour supprimer une colonne d'un tableau à deux dimensions :

```
print("t_2 : ", t_2)

## t_2 :  [[ 1  2  3  4]
##        [ 5  6  7  8]
##        [10 11 12 13]]
```

```
# Supprimer la première colonne :
np.delete(t_2, (0), axis=1)
```

```
## array([[ 2,  3,  4],
##        [ 6,  7,  8],
##        [11, 12, 13]])
```

Supprimer plusieurs colonnes :

```
print("t_2 : ", t_2)
```

```
## t_2 :  [[ 1  2  3  4]
##         [ 5  6  7  8]
##         [10 11 12 13]]
```

Supprimer la 1ère et la 3e colonne :

```
np.delete(t_2, ([0,2]), axis=1)
```

```
## array([[ 2,  4],
##        [ 6,  8],
##        [11, 13]])
```

Et pour supprimer une ligne :

```
print("t_2 : ", t_2)
```

```
## t_2 :  [[ 1  2  3  4]
##         [ 5  6  7  8]
##         [10 11 12 13]]
```

Supprimer la première ligne :

```
np.delete(t_2, (0), axis=0)
```

```
## array([[ 5,  6,  7,  8],
##        [10, 11, 12, 13]])
```

Supprimer plusieurs lignes :

```
print("t_2 : ", t_2)
```

```
## t_2 :  [[ 1  2  3  4]
##        [ 5  6  7  8]
##        [10 11 12 13]]
```

```
# Supprimer la 1ère et la 3e ligne
```

```
np.delete(t_2, ([0,2]), axis=0)
```

```
## array([[5, 6, 7, 8]])
```

9.1.5 Copie de tableau

La copie d'un tableau, comme pour les listes (c.f. Section 3.1.4), ne doit pas se faire avec le symbole égal (=).

```
tableau_1 = np.array([1, 2, 3])
```

```
tableau_2 = tableau_1
```

Modifions le premier élément de `tableau_2`, et observons le contenu de `tableau_2` et de `tableau_1` :

```
tableau_2[0] = 0
```

```
print("Tableau 1 : \n", tableau_1)
```

```
## Tableau 1 :
```

```
## [0 2 3]
```

```
print("Tableau 2 : \n", tableau_2)
```

```
## Tableau 2 :
```

```
## [0 2 3]
```

Comme on peut le constater, le fait d'avoir utilisé le signe égal a simplement créé une référence et non pas une copie.

Pour effectuer une copie de tableaux, plusieurs façons existent. Parmi elles, l'utilisation de la fonction `np.array()` :

```
tableau_1 = np.array([1, 2, 3])
tableau_2 = np.array(tableau_1)
tableau_2[0] = 0
print("tableau_1 : ", tableau_1)
```

```
## tableau_1 :  [1 2 3]
```

```
print("tableau_2 : ", tableau_2)
```

```
## tableau_2 :  [0 2 3]
```

On peut également utiliser la méthode `copy()` :

```
tableau_1 = np.array([1, 2, 3])
tableau_2 = tableau_1.copy()
tableau_2[0] = 0
print("tableau_1 : ", tableau_1)
```

```
## tableau_1 :  [1 2 3]
```

```
print("tableau_2 : ", tableau_2)
```

```
## tableau_2 :  [0 2 3]
```

On peut noter que lorsque l'on fait un découpage, un nouvel objet est créé, pas une référence :

```
tableau_1 = np.array([1, 2, 3, 4])
tableau_2 = tableau_1[:2]
tableau_2[0] = 0
print("tableau_1 : ", tableau_1)
```

```
## tableau_1 :  [0 2 3 4]
```

```
print("tableau_2 : ", tableau_2)
```

```
## tableau_2 :  [0 2]
```

9.1.6 Tri

La librairie NumPy fournit une fonction pour trier les tableaux : `sort()`.

```
tableau = np.array([3, 2, 5, 1, 6, 5])  
print("Tableau trié : ", np.sort(tableau))
```

```
## Tableau trié :  [1 2 3 5 5 6]
```

```
print("Tableau : ", tableau)
```

```
## Tableau :  [3 2 5 1 6 5]
```

Comme on peut le constater, la fonction `sort()` de NumPy propose une vue : le tableau n'est pas modifié, ce qui n'est pas le cas si on utilise la méthode `sort()` :

```
tableau = np.array([3, 2, 5, 1, 6, 5])  
tableau.sort()  
print("Le tableau a été modifié : ", tableau)
```

```
## Le tableau a été modifié :  [1 2 3 5 5 6]
```

9.1.7 Transposition

Pour obtenir la transposée d'un tableau, on fait appel à l'attribut `T`. Il faut noter que l'on obtient une vue de l'objet, que cela ne le modifie pas.

```
tableau = np.array([3, 2, 5, 1, 6, 5])  
tableau.shape = (3,2)  
print("Tableau : \n", tableau)
```

```
## Tableau :  
## [[3 2]  
## [5 1]  
## [6 5]]
```

```
print("Tableau transposé : \n", tableau.T)
```

```
## Tableau transposé :  
## [[3 5 6]  
## [2 1 5]]
```

On peut également utiliser la fonction `transpose()` de NumPy :

```
print(np.transpose(tableau))
```

```
## [[3 5 6]  
## [2 1 5]]
```

Attention, si on assigne un nom à la transposée, que ce soit en utilisant l'attribut `T` ou la méthode `np.transpose()`, cela crée une référence, pas une copie d'élément...

```
tableau_transpose = np.transpose(tableau)  
tableau_transpose[0,0] = 99  
print("tableau : \n", tableau)
```

```
## tableau :  
## [[99 2]  
## [ 5 1]  
## [ 6 5]]
```

```
print("tableau_transpose : \n", tableau_transpose)
```

```
## tableau_transpose :  
## [[99 5 6]  
## [ 2 1 5]]
```

Pour savoir si un tableau est une vue ou non, on peut afficher l'attribut `base`, qui retourne `None` si ce n'est pas le cas :

```
print("tableau : ", tableau.base)
```

```
## tableau :  None
```

```
print("tableau_transpose : ", tableau_transpose.base)
```

```
## tableau_transpose :  [[99  2]
##   [ 5  1]
##   [ 6  5]]
```

9.1.8 Opérations sur les tableaux

Il est possible d'utiliser des opérateurs sur les tableaux. Leur effet nécessite quelques explications.

9.1.8.1 Opérateurs + et -

Lorsque l'opérateur + (-) est utilisé entre deux tableaux de même dimension, une addition (soustraction) terme à terme est effectuée :

```
t_1 = np.array([1, 2, 3, 4])
t_2 = np.array([5, 6, 7, 8])
t_3 = np.array([[1, 2, 3, 4], [5, 6, 7, 8], [9, 10, 11, 12]])
t_4 = np.array([[13, 14, 15, 16], [17, 18, 19, 20], [21, 22, 23, 24]])
t_1 + t_2
```

```
## array([ 6,  8, 10, 12])
```

```
t_3 + t_4
```

```
## array([[14, 16, 18, 20],
##        [22, 24, 26, 28],
##        [30, 32, 34, 36]])
```

```
t_1 - t_2
```

```
## array([-4, -4, -4, -4])
```

Lorsque l'opérateur + (-) est utilisé entre un scalaire et un tableau, le scalaire est ajouté (soustrait) à tous les éléments du tableau :

```
print("t_1 + 3 : \n", t_1 + 3)
```

```
## t_1 + 3 :
## [4 5 6 7]
```

```
print("t_1 + 3. : \n", t_1 + 3.)
```

```
## t_1 + 3. :
## [4. 5. 6. 7.]
```

```
print("t_3 + 3 : \n", t_3 + 3)
```

```
## t_3 + 3 :
## [[ 4  5  6  7]
##  [ 8  9 10 11]
##  [12 13 14 15]]
```

```
print("t_3 - 3 : \n", t_3 - 3)
```

```
## t_3 - 3 :
## [[-2 -1  0  1]
##  [ 2  3  4  5]
##  [ 6  7  8  9]]
```

9.1.8.2 Opérateurs * et /

Lorsque l'opérateur * (/) est utilisé entre deux tableaux de même dimension, une multiplication (division) terme à terme est effectuée :


```
t_1 * t_2
```

```
## array([ 5, 12, 21, 32])
```

```
t_3 * t_4
```

```
## array([[ 13,  28,  45,  64],
##        [ 85, 108, 133, 160],
##        [189, 220, 253, 288]])
```

```
t_3 / t_4
```

```
## array([[0.07692308, 0.14285714, 0.2          , 0.25          ],
##        [0.29411765, 0.33333333, 0.36842105, 0.4          ],
##        [0.42857143, 0.45454545, 0.47826087, 0.5          ]])
```

Lorsque l'opérateur $*$ ($/$) est utilisé entre un scalaire et un tableau, tous les éléments du tableau sont multipliés (divisés) par ce scalaire :

```
print("t_1 * 3 : \n", t_1 * 3)
```

```
## t_1 * 3 :
## [ 3  6  9 12]
```

```
print("t_1 / 3 : \n", t_1 / 3)
```

```
## t_1 / 3 :
## [0.33333333 0.66666667 1.          1.33333333]
```

9.1.8.3 Puissance

Il est également possible d'élever chaque nombre d'un tableau à une puissance donnée :

```
print("t_1 ** 3 : \n", t_1 ** 3)
```

```
## t_1 ** 3 :
## [ 1  8 27 64]
```

9.1.8.4 Opérations sur des matrices

En plus des opérations/soustraction/multiplication/division terme à terme ou par un scalaire, il est possible d'effectuer certains calculs sur des tableaux à deux dimension.

Nous avons déjà vu la tranposée en Section 9.1.7.

Pour effectuer un produit matriciel, NumPy fournit la fonction `dot()` :

```
np.dot(t_3, t_4.T)
```

```
## array([[150, 190, 230],
##        [382, 486, 590],
##        [614, 782, 950]])
```

Il faut bien s'assurer d'avoir des matrices compatibles, sinon, une erreur sera retournée :

```
np.dot(t_3, t_4)
```

```
## ValueError: shapes (3,4) and (3,4) not aligned: 4 (dim 1)
##    != 3 (dim 0)
```

Le produit matriciel peut également s'obtenir à l'aide de l'opérateur `@` :

```
t_3 @ t_4.T
```

```
## array([[150, 190, 230],
##        [382, 486, 590],
##        [614, 782, 950]])
```

Le produit d'un vecteur avec une matrice est également possible :

```
np.dot(t_1, t_3.T)

## array([ 30,  70, 110])
```

9.1.9 Opérateurs logiques

Pour effectuer des tests logiques sur les éléments d'un tableau, NumPy propose des fonctions, répertoriées dans le Tableau 9.1. Le résultat retourné par l'application de ces fonctions est un tableau de booléens.

Table 9.1 – Fonctions logiques

Code	Description
<code>greater()</code>	Supérieur à
<code>greater_equal()</code>	Supérieur ou égal à
<code>less()</code>	Inférieur à
<code>less_equal()</code>	Inférieur ou égal à
<code>equal()</code>	Égal à
<code>not_equal()</code>	Différent de
<code>logical_and()</code>	Et logique
<code>logical_or()</code>	Ou logique
<code>logical_xor()</code>	XOR logique

Par exemple, pour obtenir les éléments de `t` compris entre 10 et 20 (inclus) :

```
t = np.array([[1, 10, 3, 24], [9, 12, 40, 2], [0, 7, 2, 14]])
masque = np.logical_and(t <= 20, t >= 10)
print("masque : \n", masque)
```

```
## masque :
## [[False  True False False]
##  [False  True False False]
##  [False False False  True]]
```

```
print("les éléments de t compris entre 10 et 20 : \n",
      t[masque])
```

```
## les éléments de t compris entre 10 et 20 :
## [10 12 14]
```

9.1.10 Quelques constantes

NumPy propose quelques constantes, dont certaines sont reportées dans le Tableau 9.2.

Table 9.2 – Codes de formatages

Code	Description
<code>np.inf</code>	Infini (on obtient $-\infty$ en écrivant <code>-np.inf</code> ou <code>np.NINF</code>)
<code>np.nan</code>	Représentation en tant que nombre à virgule flottante de Not a Number
<code>np.e</code>	Constante d'Euler (e)
<code>np.euler_gamma</code>	Constante d'Euler-Mascheroni (γ)
<code>np.pi</code>	Nombre Pi (π)

On peut noter la présence de la valeur `NaN`, qui est une valeur spéciale parmi les nombres à virgule flottante. Le comportement de cette constante est spécial.

Quand on additionne, soustrait, multiplie ou divise un nombre par cette valeur `NaN`, on obtient `NaN` :

```
print("Addition : ", np.nan + 1)
```

```
## Addition : nan
```

```
print("Soustraction : ", np.nan - 1)
```

```
## Soustraction : nan
```

```
print("Multiplication : ", np.nan + 1)
```

```
## Multiplication : nan
```

```
print("AddDivisiontion : ", np.nan / 1)
```

```
## AddDivisiontion : nan
```

9.1.11 Fonctions universelles

Les fonctions universelles (*ufunc* pour *universal functions*) sont des fonctions qui peuvent être appliquées terme à terme aux éléments d'un tableau. On distingue deux types de fonctions universelles : les fonctions unaires, qui effectuent une opération sur une seule, et les fonctions binaires qui effectuent une opération sur deux opérandes.

Parmi les *ufuncs*, on retrouve des opérations arithmétiques (addition, multiplication, puissance, valeur absolue, etc.) et des fonctions mathématiques usuelles (fonctions trigonométriques, exponentielle, logarithme, etc.). Le Tableau 9.3 répertorie quelques fonctions universelles unaires, tandis que le Tableau 9.4 répertories quelques fonctions universelles binaires.

Table 9.3 – Fonctions universelles unaires

Code	Description
<code>negative(x)</code>	Opposés des éléments de x
<code>absolute(x)</code>	Valeurs absolues des éléments de x
<code>sign(x)</code>	Signes des éléments de x (0, 1 ou -1)
<code>rint(x)</code>	Arrondi de x à l'entier
<code>floor(x)</code>	Troncature de x à l'entier inférieur
<code>ceil(x)</code>	Troncature de x à l'entier supérieur
<code>sqrt(x)</code>	Racine carrée de x
<code>square(x)</code>	Carré de x
<code>sin(x), cos(x), tan(x)</code>	Sinus (cosinus, et tangente) de x

Code	Description
<code>sinh(x)</code> , <code>cosh(x)</code> , <code>tanh(x)</code>	Sinus (cosinus, et tangente) hyperbolique de x
<code>arcsin(x)</code> , <code>arccos(x)</code> , <code>arctan(x)</code>	Arc-sinus (arc-cosinus, et arc-tangente) de x <code>`arcsinh(x)`</code> , <code>`arccosh(x)`</code> , <code>`arctanh(x)`</code> Arc-sinus (arc-cosinus, et arc-tangente) hyperbolique de x
<code>hypoth(x,y)</code>	Hypoténuse $\sqrt{x^2 + y^2}$
<code>degrees(x)</code>	Conversion des angles x de radians en degrés
<code>radians(x)</code>	Conversion des angles x de degrés en radians
<code>exp(x)</code>	Exponentielle de x
<code>expm1(x)</code>	$e^x - 1$
<code>log(x)</code>	Logarithme népérien des éléments de x
<code>log10(x)</code>	Logarithme des éléments de x en base 10
<code>log2(x)</code>	Logarithme des éléments de x en base 2
<code>log1p(x)</code>	$\ln(1 + x)$
<code>exp2(x)</code>	2^x
<code>isnan(x)</code>	Tableau de booléens indiquant True pour les éléments NaN
<code>isfinite(x)</code>	Tableau de booléens indiquant True pour les éléments non infinis et non-NaN
<code>isinf(x)</code>	Tableau de booléens indiquant True pour les éléments infinis

Table 9.4 – Fonctions universelles binaires

Code	Description
<code>add(x,y)</code>	Addition terme à terme de x et y
<code>subtract(x,y)</code>	Soustraction terme à terme de x et y
<code>multiply(x,y)</code>	Multiplication terme à terme de x et y
<code>divide(x,y)</code>	Division terme à terme de x et y
<code>floor_divide(x,y)</code>	Quotients entiers des divisions terme à terme de x et y
<code>power(x,y)</code>	Élévation des éléments de x à la puissance des éléments de y
<code>mod(x,y)</code>	Restes des divisions euclidiennes des éléments de x par ceux de y
<code>round(x,n)</code>	Arrondi de x à n décimales
<code>arctan2(x,y)</code>	Angles polaires de x et y

Pour utiliser ses fonctions, procéder comme dans l'exemple suivant :

```
t_1 = np.array([[1, 2, 3, 4], [5, 6, 7, 8], [9, 10, 11, 12]])
t_2 = np.array([[13, 14, 15, 16], [17, 18, 19, 20], [21, 22, 23, 24]])
np.log(t_1) # Logarithme népérien
```

```
## array([[0.          , 0.69314718, 1.09861229, 1.38629436],
##        [1.60943791, 1.79175947, 1.94591015, 2.07944154],
##        [2.19722458, 2.30258509, 2.39789527, 2.48490665]])
```

```
np.subtract(t_1, t_2) # Soustraction des éléments de t_1 par ceux de t_2
```

```
## array([[ -12,  -12,  -12,  -12],
##        [ -12,  -12,  -12,  -12],
##        [ -12,  -12,  -12,  -12]])
```

9.1.12 Méthodes et fonctions mathématiques et statistiques

NumPy fournit de nombreuses méthodes pour calculer des statistiques sur l'ensemble des valeurs des tableaux, ou sur un des axes des tableaux (par exemple sur l'équivalent de lignes ou des colonnes dans les tableaux à deux dimensions). Certaines sont reportées dans le Tableau 9.5.

Table 9.5 – Méthodes mathématiques et statistiques

Code	Description
<code>sum()</code>	Retourne la somme des éléments
<code>prod()</code>	Retourne le produit des éléments
<code>cumsum()</code>	Retourne la somme cumulée des éléments
<code>cumprod()</code>	Retourne le produit cumulé des éléments
<code>mean()</code>	Retourne la moyenne
<code>var()</code>	Retourne la variance
<code>std()</code>	Retourne l'écart-type
<code>min()</code>	Retourne la valeur minimale
<code>max()</code>	Retourne la valeur maximale
<code>argmin()</code>	Retourne l'indice du premier élément à la plus petite valeur
<code>argmax()</code>	Retourne l'indice du premier élément à la plus grande valeur

Donnons un exemple de l'utilisation de ces méthodes :

```
t_1 = np.array([[1, 2, 3, 4], [-1, 6, 7, 8], [9, -1, 11, 12]])
print("t_1 : \n", t_1)
```

```
## t_1 :
## [[ 1  2  3  4]
##  [-1  6  7  8]
##  [ 9 -1 11 12]]
```

```
print("Somme des éléments : ", t_1.sum())
```

```
## Somme des éléments : 61
```

```
print("Covariance des éléments : ", t_1.var())
```

```
## Covariance des éléments : 18.076388888888889
```

Pour appliquer ces fonctions sur un axe donné, on modifie la valeur du paramètre `axis` :

```
print("Somme par colonne: ", t_1.sum(axis=0))
```

```
## Somme par colonne: [ 9  7 21 24]
```

```
print("Somme par ligne: ", t_1.sum(axis=1))
```

```
## Somme par ligne: [10 20 31]
```

NumPy offre aussi certaines fonctions spécifiques aux statistiques, dont certaines sont répertoriées dans le Tableau 9.6.

Table 9.6 – Fonctions statistiques

Code	Description
<code>sum(x)</code> , <code>nansum(x)</code>	Somme de x (<code>nansum(x)</code> ne tient pas compte des valeurs NaN)
<code>mean(x)</code> , <code>nanmean()</code>	Moyenne de x
<code>median(x)</code> , <code>nanmedian()</code>	Médiane de x
<code>average(x)</code>	Moyenne de x (possibilité d'utiliser des poids à l'aide du paramètre <code>weight</code>)
<code>min(x)</code> , <code>nanmin()</code>	Minimum de x
<code>max(x)</code> , <code>nanmax()</code>	Maximum de x
<code>percentile(x,p)</code> , <code>nanpercentile(n,p)</code>	P-ème percentile de x
<code>var(x)</code> , <code>nanvar(x)</code>	Variance de x
<code>std(x)</code> , <code>nanstd()</code>	Écart-type de x
<code>cov(x)</code>	Covariance de x
<code>corrcoef(x)</code>	Coefficients de corrélation

Pour utiliser les fonctions statistiques :

```
t_1 = np.array([[1, 2, 3, 4], [-1, 6, 7, 8], [9, -1, 11, 12]])
print("t_1 : \n", t_1)
```

```
## t_1 :
## [[ 1  2  3  4]
##  [-1  6  7  8]
##  [ 9 -1 11 12]]
```

```
print("Variance: ", np.var(t_1))
```

```
## Variance:  18.076388888888889
```

Si le tableau comporte des valeurs NaN, pour calculer la somme par exemple, si on utilise `sum()`, le résultat sera NaN. Pour ignorer les valeurs NaN, on utilise une fonction spécifique (ici, `nansum()`) :

```
t_1 = np.array([[1, 2, np.nan, 4], [-1, 6, 7, 8], [9, -1, 11, 12]])
print("somme : ", np.sum(t_1))
```

```
## somme : nan
```

```
print("somme en ignorant les NaN : ", np.nansum(t_1))
```

```
## somme en ignorant les NaN : 58.0
```

Pour calculer une moyenne pondérée (prenons un vecteur) :

```
v_1 = np.array([1, 1, 4, 2])
w = np.array([1, 1, .5, 1])
print("Moyenne pondérée : ", np.average(v_1, weights=w))
```

```
## Moyenne pondérée : 1.7142857142857142
```

9.2 Génération de nombres pseudo-aléatoires

La génération de nombres pseudo-aléatoires est permise par le module `random` de Numpy. Le lecteur intéressé par les aspects plus statistiques pourra trouver davantage de notions abordées dans le sous-module `stats` de SciPy.

```
from numpy import random
```

Le Tableau 9.7 répertorie quelques fonctions permettant de tirer de manière pseudo-aléatoire des nombres avec le module `random` de Numpy (en évaluant `??random`, on obtient une liste exhaustive).

Table 9.7 – Quelques fonctions de génération de nombres pseudo-aléatoires

Code	Description
<code>rand(size)</code>	Tirage de size valeurs selon une Uniforme $[0, 1]$
<code>uniform(a,b,size)</code>	Tirage de size valeurs selon une Uniforme $[a; b]$
<code>randint(a,b,size)</code>	Tirage de size valeurs selon une Uniforme $[a; b[$
<code>randn(size)</code>	Tirage de size valeurs selon une Normale centrée réduite
<code>normal(mu, std, size)</code>	Tirage de size valeurs selon une Normale d'espérance μ et d'écart-type std
<code>binomial(size)</code>	Tirage de size valeurs selon une $\mathcal{B}in(n, p)$
<code>beta(alpha, beta, size)</code>	Tirage de size valeurs selon une loi bêta de paramètres α et β
<code>poisson(lambda, size)</code>	Tirage de size valeurs selon une loi de Poisson de paramètre λ
<code>f(size)</code>	Tirage de size valeurs selon une
<code>standard_t(df, size)</code>	Tirage de size valeurs selon une loi de Student à df degrés de liberté

Voici un exemple de génération de nombres pseudo aléatoires selon une distribution Gaussienne :

```
x = np.random.normal(size=10)
print(x)

## [-0.6165344  1.95148123 -1.86209348  0.50318225
-0.01591165  0.78406307
## -1.46701195  0.43243289 -0.1367816  0.38104131]
```

On peut générer un tableau à plusieurs dimensions. Par exemple, un tableau à deux dimensions, dans lequel la première dimension contient 10 éléments, contenant chacun 4 tirages aléatoires selon une $\mathcal{N}(0, 1)$:

```
x = np.random.randn(10, 4)
print(x)

## [[-1.18606801 -0.97382568 -0.92620411 -0.97554381]
## [ 0.19770499 -0.52902153  0.82164635  0.65053204]
## [ 0.89161234  0.01409435 -0.27401799 -0.6460669 ]
```

```
## [-0.07916362 -3.3723024  1.84689071 -0.3811847 ]
## [-1.22224724  0.21083301  0.687349   -0.55311169]
## [ 1.13616981 -0.39505067 -0.09516525  2.52330568]
## [ 0.62623626 -0.42188232 -0.71732701 -2.04049649]
## [-0.253399    0.81684889  0.21771468  0.57175578]
## [-1.21945148  0.02836287  0.53427737  0.43329724]
## [-0.33212777 -1.26458506  0.3862052  -0.62060573]]
```

La génération des nombres s'effectue en fonction d'une graine (*seed*), c'est-à-dire un nombre initiant le générateur de nombres pseudo aléatoires. Il est possible de fixer cette graine, pour pouvoir avoir des résultats reproductibles par exemple. Pour ce faire, on peut faire appel à la méthode `seed()`, à qui on indique une valeur en paramètre :

```
np.random.seed(1234)
x = np.random.normal(size=10)
print(x)
```

```
## [ 0.47143516 -1.19097569  1.43270697 -0.3126519
    -0.72058873  0.88716294
    0.85958841 -0.6365235   0.01569637 -2.24268495]
```

En fixant à nouveau la graine, on obtiendra exactement le même tirage :

```
np.random.seed(1234)
x = np.random.normal(size=10)
print(x)
```

```
## [ 0.47143516 -1.19097569  1.43270697 -0.3126519
    -0.72058873  0.88716294
    0.85958841 -0.6365235   0.01569637 -2.24268495]
```

Pour éviter d'affecter l'environnement global par la graine aléatoire, on peut utiliser la méthode `RandomState` du sous-module `random` de NumPy :

```
from numpy.random import RandomState
rs = RandomState(123)
```

```
x = rs.normal(10)
print(x)
```

```
## 8.914369396699438
```

Par ailleurs, la fonction `permutation()` du sous-module `random` permet d'effectuer une permutation aléatoire :

```
x = np.arange(10)
y = np.random.permutation(x)
print("x : ", x)
```

```
## x :  [0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
```

```
print("y : ", y)
```

```
## y :  [9 7 4 3 8 2 6 1 0 5]
```

La fonction `shuffle()` du sous-module `random` permet quant à elle d'effectuer une permutation aléatoire des éléments :

```
x = np.arange(10)
print("x avant permutation : ", x)
```

```
## x avant permutation :  [0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
```

```
np.random.permutation(x)
```

```
## array([7, 5, 4, 1, 0, 8, 3, 9, 6, 2])
```

```
print("x après permutation : ", x)
```

```
## x après permutation :  [0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
```

9.3 Exercice

Premier exercice

Considérons le vecteur suivant : $x = [1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5]$

1. Créer ce vecteur à l'aide d'un tableau que l'on appellera **x**.
2. Afficher le type de **x** puis sa longueur.
3. Extraire le premier élément, puis en faire de même avec le dernier.
4. Extraire les trois premiers éléments et les stocker dans un vecteur que l'on nommera **a**.
5. Extraire les 1er, 2e et 5e éléments du vecteur (attention aux positions); les stocker dans un vecteur que l'on nommera **b**.
6. Additionner le nombre 10 au vecteur **x**, puis multiplier le résultat par 2.
7. Effectuer l'addition de **a** et **b**, commenter le résultat.
8. Effectuer l'addition suivante : **x+a**; commenter le résultat, puis regarder le résultat de **a+x**.
9. Multiplier le vecteur par le scalaire **c** que l'on fixera à 2.
10. Effectuer la multiplication de **a** et **b**; commenter le résultat.
11. Effectier la multiplication suivante : **x*a**; commenter le résultats.
12. Récupérer les positions des multiples de 2 et les stocker dans un vecteur que l'on nommera **ind**, puis conserver uniquement les multiples de 2 de **x** dans un vecteur que l'on nommera **mult_2**.
13. Afficher les éléments de **x** qui sont multiples de 3 *et* multiples de 2.
14. Afficher les éléments de **x** qui sont multiples de 3 *ou* multiples de 2.
15. Calculer la somme des éléments de **x**.
16. Remplacer le premier élément de **x** par un 4.
17. Remplacer le premier élément de **x** par la valeur **NaN**, puis calculer la somme des éléments de **x**.
- 18 Supprimer le vecteur **x**.

Deuxième exercice

1. Créer la matrice suivante : $A = \begin{bmatrix} -3 & 5 & 6 \\ -1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$.
2. Afficher la dimension de **A**, son nombre de colonnes, son nombre de lignes et sa longueur.
3. Extraire la seconde colonne de **A**, puis la première ligne. 4.Extraire l'élément en troisième position à la première ligne.

4. Extraire la sous-matrice de dimension 2×2 du coin inférieur de **A**, c'est-à-dire $\begin{bmatrix} 2 & 2 \\ -1 & -1 \end{bmatrix}$.
5. Calculer la somme des colonnes puis des lignes de **A**.
6. Afficher la diagonale de **A**.
7. Rajouter le vecteur $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}^\top$ à droite de la matrice **A** et stocker le résultat dans un objet appelé **B**.
8. Retirer le quatrième vecteur de **B**.
9. Retirer la première et la troisième ligne de **B**.
10. Ajouter le scalaire 10 à **A**.
11. Ajouter le vecteur $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}^\top$ à **A**.
12. Ajouter la matrice identité I_3 à **A**.
13. Diviser tous les éléments de la matrice **A** par 2.
14. Multiplier la matrice **A** par le vecteur ligne $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}^\top$.
15. Afficher la transposée de **A**.
16. Effectuer le produit avec transposition $A^\top A$.

Chapitre 10

Manipulation de données avec pandas

pandas est une librairie open-source basée sur **NumPy** fournissant des structures de données facile à manipuler, et des outils d'analyse de données. Le lecteur familier avec les fonctions de base du langage **R** retrouvera de nombreuses fonctionnalités similaires avec **pandas**.

Pour avoir accès aux fonctionnalités de **pandas**, il est coutume de charger la librairie en lui accordant l'alias **pd** :

```
import pandas as pd
```

Nous allons également utiliser des fonctions de **numpy** (c.f. Section 9). Assurons-nous de charger cette librairie, si ce n'est pas déjà fait :

```
import numpy as np
```

10.1 Structures

Nous allons nous pencher sur deux types de structures, les séries (**serie**) et les **dataframes** (**DataFrame**).

10.1.1 Séries

Les séries sont des tableaux à une dimension de données indexées.

10.1.1.1 Création de séries à partir d'une liste

Pour en créer, on peut définir une liste, puis appliquer la fonction `Series` de `pandas` :

```
s = pd.Series([1, 4, -1, np.nan, .5, 1])
print(s)
```

```
## 0      1.0
## 1      4.0
## 2     -1.0
## 3      NaN
## 4      0.5
## 5      1.0
## dtype: float64
```

L'affichage précédent montre que la série `s` créée contient à la fois les données et un index associé. L'attribut `values` permet d'afficher les valeurs qui sont stockées dans un tableau `numpy` :

```
print("valeur de s : ", s.values)
```

```
## valeur de s :  [ 1.   4.  -1.   nan  0.5  1. ]
```

```
print("type des valeurs de s : ", type(s.values))
```

```
## type des valeurs de s :  <class 'numpy.ndarray'>
```

L'indice est quand à lui stocké dans une structure spécifique de `pandas` :

```
print("index de s : ", s.index)
```

```
## index de s :  RangeIndex(start=0, stop=6, step=1)
```

```
print("type de l'index de s : ", type(s.index))
```

```
## type de l'index de s :  <class 'pandas.core.indexes.range.
    RangeIndex'>
```

Il est possible d'attribuer un nom à la série ainsi qu'à l'index :

```
s.name = "ma_serie"
s.index.name = "nom_index"
print("nom de la série : {} , nom de l'index : {}".format(s.name, s.index.name))

## nom de la série : ma_serie , nom de l'index : nom_index
```

```
print("série s : \n", s)

## série s :
##  nom_index
## 0      1.0
## 1      4.0
## 2     -1.0
## 3      NaN
## 4      0.5
## 5      1.0
## Name: ma_serie, dtype: float64
```

10.1.1.2 Définition de l'index

L'index peut être défini par l'utilisateur, au moment de la création de la série :

```
s = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
              index = ["o", "d", "i", "l"])
print(s)

## o      1.0
## d      4.0
## i     -1.0
## l      NaN
## dtype: float64
```

On peut définir l'indice avec des valeurs numériques également, sans être forcé de respecter un ordre précis :

```
s = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
              index = [4, 40, 2, 3])
print(s)
```

```
## 4      1.0
## 40     4.0
## 2     -1.0
## 3      NaN
## dtype: float64
```

L'index peut être modifié par la suite, en venant écraser l'attribut `index` :

```
s.index = ["o", "d", "i", "l"]
print("Série s : \n", s)
```

```
## Série s :
## o      1.0
## d      4.0
## i     -1.0
## l      NaN
## dtype: float64
```

10.1.1.3 Création de séries particulières

Il existe une petite astuce pour créer des séries avec une valeur répétée, qui consiste à fournir un scalaire à la fonction `Series` de NumPy et un index dont la longueur correspondra au nombre de fois où le scalaire sera répété :

```
s = pd.Series(5, index = [np.arange(4)])
print(s)
```

```
## 0      5
## 1      5
## 2      5
## 3      5
## dtype: int64
```

On peut créer une série à partir d'un dictionnaire :

```
dictionnaire = {"Roi": "Arthur",
                "Chevalier_pays_galles": "Perceval",
                "Druide": "Merlin"}
s = pd.Series(dictionnaire)
print(s)
```

```
## Roi                Arthur
## Chevalier_pays_galles  Perceval
## Druide              Merlin
## dtype: object
```

Comme on le note dans la sortie précédente, les clés du dictionnaire ont été utilisées pour l'index. Lors de la création de la série, on peut préciser au paramètre `clé` des valeurs spécifiques : cela aura pour conséquence de ne récupérer que les observations correspondant à ces clés :

```
dictionnaire = {"Roi": "Arthur",
                "Chevalier_pays_galles": "Perceval",
                "Druide": "Merlin"}
s = pd.Series(dictionnaire, index = ["Roi", "Druide"])
print(s)
```

```
## Roi      Arthur
## Druide   Merlin
## dtype: object
```

10.1.2 Dataframes

Les Dataframes correspondent au format de données que l'on rencontre classiquement en économie, des tableaux à deux dimensions, avec des variables en colonnes et des observations en ligne. Les colonnes et lignes des dataframes sont indexées.

10.1.2.1 Création de dataframes à partir d'un dictionnaire

Pour créer un dataframe, on peut fournir à la fonction `DataFrame()` de `pandas` un dictionnaire pouvant être transformé en `serie`. C'est le cas d'un dictionnaire dont

les valeurs associées aux clés ont toutes la même longueur :

```
dico = {"height" :
        [58, 59, 60, 61, 62,
         63, 64, 65, 66, 67,
         68, 69, 70, 71, 72],
        "weight":
        [115, 117, 120, 123, 126,
         129, 132, 135, 139, 142,
         146, 150, 154, 159, 164]
       }
df = pd.DataFrame(dico)
print(df)
```

```
##      height  weight
## 0         58      115
## 1         59      117
## 2         60      120
## 3         61      123
## 4         62      126
## 5         63      129
## 6         64      132
## 7         65      135
## 8         66      139
## 9         67      142
## 10        68      146
## 11        69      150
## 12        70      154
## 13        71      159
## 14        72      164
```

La position des éléments dans le dataframe sert d'index. Comme pour les séries, les valeurs sont accessibles dans l'attribut `values` et l'index dans l'attribut `index`. Les colonnes sont également indexées :

```
print(df.columns)
```

```
## Index(['height', 'weight'], dtype='object')
```

La méthode `head()` permet d'afficher les premières lignes (les 5 premières, par défaut). On peut modifier son paramètre `n` pour indiquer le nombre de lignes à retourner :

```
df.head(2)
```

```
##      height  weight
## 0         58     115
## 1         59     117
```

Lors de la création d'un dataframe à partir d'un dictionnaire, si on précise le nom des colonnes à importer par une liste de chaînes de caractères fournie au paramètre `columns` de la fonction `DataFrame`, on peut non seulement définir les colonnes à remplir mais également leur ordre d'apparition.

Par exemple, pour n'importer que la colonne `weight` :

```
df = pd.DataFrame(dico, columns = ["weight"])
print(df.head(2))
```

```
##      weight
## 0         115
## 1         117
```

Et pour définir l'ordre dans lequel les colonnes apparaîtront :

```
df = pd.DataFrame(dico, columns = ["weight", "height"])
print(df.head(2))
```

```
##      weight  height
## 0         115       58
## 1         117       59
```

Si on indique un nom de colonne absent parmi les clés du dictionnaires, le dataframe résultant contiendra une colonne portant ce nom mais remplie de valeurs `NaN` :

```
df = pd.DataFrame(dico, columns = ["weight", "height", "age"])
print(df.head(2))
```

```
##      weight  height  age
```

```
## 0      115      58  NaN
## 1      117      59  NaN
```

10.1.2.2 Création de dataframes à partir d'une série

Un dataframe peut être créé à partir d'une série :

```
s = pd.Series([1, 4, -1, np.nan], index = ["o", "d", "i", "l"])
s.name = "nom_variable"
df = pd.DataFrame(s, columns = ["nom_variable"])
print(df)
```

```
##      nom_variable
## o              1.0
## d              4.0
## i             -1.0
## l              NaN
```

Si on n'attribue pas de nom à la série, il suffit de ne pas renseigner le paramètre `columns` de la fonction `DataFrame`. Mais dans ce cas, la colonne n'aura pas de nom, juste un index numérique.

```
s = pd.Series([1, 4, -1, np.nan], index = ["o", "d", "i", "l"])
df = pd.DataFrame(s)
print(df)
```

```
##      0
## o    1.0
## d    4.0
## i   -1.0
## l    NaN
```

```
print(df.columns.name)
```

```
## None
```


10.1.2.3 Création de dataframes à partir d'une liste de dictionnaire

Un dataframe peut être créé à partir d'une liste de dictionnaires :

```
dico_1 = {
    "Nom": "Pendragon",
    "Prenom": "Arthur",
    "Role": "Roi de Bretagne"
}
dico_2 = {
    "Nom": "de Galles",
    "Prenom": "Perceval",
    "Role": "Chevalier du Pays de Galles"
}

df = pd.DataFrame([dico_1, dico_2])
print(df)
```

```
##           Nom      Prenom                      Role
## 0  Pendragon    Arthur                Roi de Bretagne
## 1   de Galles  Perceval  Chevalier du Pays de Galles
```

Si certaines clés sont absentes dans un ou plusieurs des dictionnaires de la liste, les valeurs correspondantes dans le dataframe seront NaN :

```
dico_3 = {
    "Prenom": "Guenièvre",
    "Role": "Reine de Bretagne"
}
df = pd.DataFrame([dico_1, dico_2, dico_3])
print(df)
```

```
##           Nom      Prenom                      Role
## 0  Pendragon    Arthur                Roi de Bretagne
## 1   de Galles  Perceval  Chevalier du Pays de Galles
## 2         NaN  Guenièvre                Reine de Bretagne
```

10.1.2.4 Création de dataframes à partir d'un dictionnaire de séries

On peut aussi créer un dataframe à partir d'un dictionnaire de séries. Pour illustrer la méthode, créons deux dictionnaires :

```
# PIB annuel 2017
# En millions de dollars courants
dico_gdp_current = {
    "France": 2582501.31,
    "USA": 19390604.00,
    "UK": 2622433.96
}
# Indice annuel des prix à la consommation
dico_cpi = {
    "France": 0.2,
    "UK": 0.6,
    "USA": 1.3,
    "Germany": 0.5
}
```

À partir de ces deux dictionnaires, créons deux séries correspondantes :

```
s_gdp_current = pd.Series(dico_gdp_current)
s_cpi = pd.Series(dico_cpi)

print("s_gdp_current : \n", s_gdp_current)
```

```
## s_gdp_current :
##   France      2582501.31
##   USA        19390604.00
##   UK          2622433.96
##   dtype: float64
```

```
print("\ns_cpi : \n", s_cpi)
```

```
##
## s_cpi :
##   France      0.2
##   UK          0.6
##   USA         1.3
```

```
## Germany      0.5
## dtype: float64
```

Puis, créons un dictionnaire de séries :

```
dico_de_series = {
    "gdp": s_gdp_current,
    "cpi": s_cpi
}
print(dico_de_series)

## {'gdp': France      2582501.31
## USA      19390604.00
## UK      2622433.96
## dtype: float64, 'cpi': France      0.2
## UK      0.6
## USA      1.3
## Germany      0.5
## dtype: float64}
```

Enfin, créons notre dataframe :

```
s = pd.DataFrame(dico_de_series)
print(s)
```

```
##              gdp  cpi
## France      2582501.31  0.2
## Germany           NaN  0.5
## UK      2622433.96  0.6
## USA      19390604.00  1.3
```

Remarque 10.1.1

Le dictionnaire `dico_gdp_current` ne contient pas de clé **Germany**, contrairement au dictionnaire `dico_cpi`. Lors de la création du dataframe, la valeur du PIB pour l'Allemagne a donc été assignée comme **NaN**.

10.1.2.5 Création de dataframes à partir d'un tableau NumPy à deux dimensions

On peut aussi créer un dataframe à partir d'un tableau NumPy. Lors de la création, avec la fonction `DataFrame()` de NumPy, il est possible de préciser le nom des colonnes (à défaut, l'indilage des colonnes sera numérique) :

```
liste = [  
    [1, 2, 3],  
    [11, 22, 33],  
    [111, 222, 333],  
    [1111, 2222, 3333]  
]  
tableau_np = np.array(liste)  
df = pd.DataFrame(tableau_np, columns=["a", "b", "c"])  
print(df)
```

```
##      a      b      c  
## 0      1      2      3  
## 1     11     22     33  
## 2    111    222    333  
## 3   1111   2222   3333
```

10.1.2.6 Dimensions

On accède aux dimensions d'un dataframe avec l'attribut `shape`.

```
print("shape :", df.shape)
```

```
## shape : (4, 3)
```

On peut aussi afficher le nombre de lignes comme suit :

```
print("shape :", len(df))
```

```
## shape : 4
```

Et le nombre de colonnes :

```
print("shape : ", len(df.columns))
```

```
## shape : 3
```

10.1.2.7 Modification de l'index

Comme pour les séries, on peut modifier l'index une fois que le dataframe a été créé, en venant écraser les valeurs des attributs `index` et `columns`, pour l'index des lignes et colonnes, respectivement :

```
df.index = ["o", "d", "i", "l"]
df.columns = ["aa", "bb", "cc"]
print(df)
```

```
##      aa      bb      cc
## o      1      2      3
## d     11     22     33
## i    111    222    333
## l   1111   2222   3333
```

10.2 Sélection

Dans cette section, nous regardons différentes manières de sélectionner des données dans des séries et dataframes. On note deux manières bien distinctes :

- une première basée sur l'utilisation de crochets directement sur l'objet pour lequel on souhaite sélectionner certaines parties ;
- seconde s'appuyant sur des indexeurs, accessibles en tant qu'attributs d'objets NumPy (`loc`, `at`, `iat`, etc.)

La seconde méthode permet d'éviter certaines confusions qui peuvent apparaître dans le cas d'index numériques.

10.2.1 Pour les séries

Dans un premier temps, regardons les manières d'extraire des valeurs contenues dans des séries.

10.2.1.1 Avec les crochets

On peut utiliser l'index pour extraire les données :

```
s = pd.Series([1, 4, -1, np.nan, .5, 1])
s[0] # 1er élément de s

## np.float64(1.0)
```

```
s[1:3] # du 2e élément (inclus) au 4e (non inclus)
```

```
## 1      4.0
## 2     -1.0
## dtype: float64
```

```
s[[0,4]] # 1er et 5e éléments
```

```
## 0      1.0
## 4      0.5
## dtype: float64
```

On note que contrairement aux tableaux `numpy` ou aux listes, on ne peut pas utiliser des valeurs négatives pour l'index afin de récupérer les données en comptant leur position par rapport à la fin :

```
s[-2]
```

```
## KeyError: -2
```

Dans le cas d'un indice composé de chaînes de caractères, il est alors possible, pour extraire les données de la série, de faire référence soit au contenu de l'indice (pour faire simple, son nom), soit à sa position :

```
s = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
              index = ["o", "d", "i", "l"])
print("La série s : \n", s)
```

```
## La série s :
## o      1.0
## d      4.0
## i     -1.0
## l      NaN
## dtype: float64
```

```
print('s["d"] : \n', s["d"])
```

```
## s["d"] :
## 4.0
```

```
print('s[1] : \n', s[1])
```

```
## s[1] :
## 4.0
```

```
print("éléments o et i : \n", s[["o", "i"]])
```

```
## éléments o et i :
## o      1.0
## i     -1.0
## dtype: float64
```

Par contre, dans le cas où l'indice est défini avec des valeurs numériques, pour extraire les valeurs à l'aide des crochets, ce sera par la valeur de l'indice et pas en s'appuyant sur la position :

```
s = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
               index = [4, 40, 2, 3])
print(s[40])
```

```
## 4.0
```

10.2.1.2 Avec les indexeurs

Pandas propose deux types d'indigage multi-axes : `loc`, `iloc`. Le premier est principalement basé sur l'utilisation des labels des axes, tandis que le second s'appuie principalement sur les positions à l'aide d'entiers.

Pour les besoins de cette partie, créons deux séries ; une première avec un index textuel, une deuxième avec un index numérique :

```
s_num = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
                  index = [5, 0, 4, 1])
s_texte = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
                   index = ["c", "a", "b", "d"])
```

10.2.1.2.1 Extraction d'un seul élément Pour extraire un objet avec `loc`, on utilise le nom de l'indice :

```
print(s_num.loc[5], s_texte.loc["c"])
```

```
## 1.0 1.0
```

Pour extraire un élément unique avec `iloc`, il suffit d'indiquer sa position :

```
(s_num.iloc[1], s_texte.iloc[1])
```

```
## (np.float64(4.0), np.float64(4.0))
```

10.2.1.2.2 Extraction de plusieurs éléments Pour extraire plusieurs éléments avec `loc`, on utilise les noms (labels) des indices, que l'on fournit dans une liste :

```
print("éléments aux labels 5 et 4 :\n", s_num.loc[[5,4]])
```

```
## éléments aux labels 5 et 4 :
## 5      1.0
## 4     -1.0
## dtype: float64
```



```
print("éléments aux labels c et b : \n", s_texte.loc[["c", "b"]])

## éléments aux labels c et b :
##   c      1.0
##   b     -1.0
## dtype: float64
```

Pour extraire plusieurs éléments avec `iloc` :

```
print("éléments aux positions 0 et 2 : \n", s_num.iloc[[0,2]])

## éléments aux positions 0 et 2 :
##   5      1.0
##   4     -1.0
## dtype: float64
```

```
print("éléments aux positions 0 et 2 : \n", s_texte.iloc[[0,2]])

## éléments aux positions 0 et 2 :
##   c      1.0
##   b     -1.0
## dtype: float64
```

10.2.1.2.3 Découpage On peut effectuer des découpages de séries, pour récupérer des éléments consécutifs :

```
print("éléments des labels 5 jusqu'à 4 : \n", s_num.loc[5:4])

## éléments des labels 5 jusqu'à 4 :
##   5      1.0
##   0      4.0
##   4     -1.0
## dtype: float64
```

```
print("éléments des labels c à b : \n", s_texte.loc["c":"b"])
```

```
## éléments des labels c à b :  
##   c      1.0  
##   a      4.0  
##   b     -1.0  
## dtype: float64
```

Pour extraire plusieurs éléments avec `iloc` :

```
print("éléments aux positions de 0 à 2 :\n", s_num.iloc[0:2])
```

```
## éléments aux positions de 0 à 2 :  
##   5      1.0  
##   0      4.0  
## dtype: float64
```

```
print("éléments aux positions de 0 à 2 : \n", s_texte.iloc[0:2])
```

```
## éléments aux positions de 0 à 2 :  
##   c      1.0  
##   a      4.0  
## dtype: float64
```

Comme ce que l'on a vu jusqu'à présent, la valeur supérieur de la limite n'est pas incluse dans le découpage.

10.2.1.2.4 Masque On peut aussi utiliser un masque pour extraire des éléments, indifféremment en utilisant `loc` ou `iloc` :

```
print("\n", s_num.loc[[True, False, False, True]])
```

```
##  
##   5      1.0  
##   1      NaN  
## dtype: float64
```

```
print("\n", s_texte.loc[[True, False, False, True]])
```

```
##
##    c    1.0
##    d    NaN
## dtype: float64
```

```
print("\n", s_num.iloc[[True, False, False, True]])
```

```
##
##    5    1.0
##    1    NaN
## dtype: float64
```

```
print("\n", s_texte.iloc[[True, False, False, True]])
```

```
##
##    c    1.0
##    d    NaN
## dtype: float64
```

10.2.1.2.5 Quel est l'intérêt ? Pourquoi introduire de telles manières d'extraire les données et ne pas se contenter de l'extraction à l'aide des crochets sur les objets ? Regardons un exemple simple. Admettons que nous disposons de la série `s_num`, avec un indice composé d'entiers n'étant pas une séquence allant de 0 au nombre d'éléments. Dans ce cas, si nous souhaitons récupérer récupérer le 2e élément, du fait de l'indice composé de valeurs numériques, nous ne pouvons pas l'obtenir en demandant `s[1]`. Pour extraire le 2e de la série, on doit savoir que son indice vaut 0 et ainsi demander :

```
print("L'élément dont l'index vaut 0 : ", s_num[0])
```

```
## L'élément dont l'index vaut 0 : 4.0
```

Pour pouvoir effectuer l'extraction en fonction de la position, il est bien pratique d'avoir cet attribut `iloc` :

```
print("L'élément en 2e position :", s_num.iloc[1])
```

```
## L'élément en 2e position : 4.0
```

10.2.2 Pour les dataframes

À présent, regardons différentes manières d'extraire des données depuis un dataframe. Créons deux dataframes en exemple, l'une avec un index numérique ; une autre avec un index textuel :

```
dico = {"height" : [58, 59, 60, 61, 62],
        "weight": [115, 117, 120, 123, 126],
        "age": [28, 33, 31, 31, 29],
        "taille": [162, 156, 172, 160, 158],
        }
df_num = pd.DataFrame(dico)
df_texte = pd.DataFrame(dico, index=["a", "e", "c", "b", "d"])
print("df_num : \n", df_num)
```

```
## df_num :
##      height  weight  age  taille
## 0         58     115   28     162
## 1         59     117   33     156
## 2         60     120   31     172
## 3         61     123   31     160
## 4         62     126   29     158
```

```
print("df_texte : \n", df_texte)
```

```
## df_texte :
##      height  weight  age  taille
## a         58     115   28     162
## e         59     117   33     156
## c         60     120   31     172
## b         61     123   31     160
```

```
## d          62          126          29          158
```

Pour faire simple, lorsqu'on veut effectuer une extraction avec les attributs `iloc`, la syntaxe est la suivante :

```
df.iloc[selection_lignes, selection_colonnes]
```

avec `selection_lignes` :

- une valeur unique : 1 (seconde ligne) ;
- une liste de valeurs : [2, 1, 3] (3e ligne, 2e ligne et 4e ligne) ;
- un découpage : [2:4] (de la 3e ligne à la 4e ligne (non incluse)).

pour `selection_colonnes` :

- une valeur unique : 1 (seconde colonne) ;
- une liste de valeurs : [2, 1, 3] (3e colonne, 2e colonne et 4e colonne) ;
- un découpage : [2:4] (de la 3e colonne à la 4e colonne (non incluse)).

Avec `loc`, la syntaxe est la suivante :

```
df.loc[selection_lignes, selection_colonnes]
```

avec `selection_lignes` :

- une valeur unique : "a" (ligne nommée a) ;
- une liste de noms : ["a", "c", "b"] (lignes nommées "a", "c" et "b") ;
- un masque : `df['a'] < 10` (lignes pour lesquelles les valeurs du masque valent True).

pour `selection_colonnes` :

- une valeur unique : "a" (colonne nommée a) ;
- une liste de valeurs : ["a", "c", "b"] (colonnes nommées "a", "c" et "b") ;
- un découpage : ["a": "c"] (de la colonne nommée "a" à la colonne nommée "c").

10.2.2.1 Extraction d'une ligne

Pour extraire une ligne d'un dataframe, on peut utiliser le nom de la ligne avec `loc` :

```
print("Ligne nommée 'e':\n", df_texte.loc["e"])
```

```
## Ligne nommée 'e':  
##   height      59  
##  weight     117  
##   age       33  
##  taille     156  
## Name: e, dtype: int64
```

```
print("\nLigne nommée 'e':\n", df_num.loc[1])
```

```
##  
## Ligne nommée 'e':  
##   height      59  
##  weight     117  
##   age       33  
##  taille     156  
## Name: 1, dtype: int64
```

Ou bien, sa position avec `iloc` :

```
print("Ligne en position 0:\n", df_texte.iloc[0])
```

```
## Ligne en position 0:  
##   height      58  
##  weight     115  
##   age       28  
##  taille     162  
## Name: a, dtype: int64
```

```
print("\nLigne en position 0:\n", df_num.iloc[0])
```

```
##  
## Ligne en position 0:  
##   height      58  
##  weight     115  
##   age       28
```

```
## taille      162
## Name: 0, dtype: int64
```

10.2.2.2 Extraction de plusieurs lignes

Pour extraire plusieurs lignes d'un dataframe, on peut utiliser leur noms avec `loc` (dans un tableau) :

```
print("Lignes nommées a et c :\n", df_texte.loc[["a", "c"]])
```

```
## Lignes nommées a et c :
##      height  weight  age  taille
## a        58     115   28     162
## c        60     120   31     172
```

```
print("\nLignes nommées 0 et 2:\n", df_num.loc[[0, 2]])
```

```
##
## Lignes nommées 0 et 2:
##      height  weight  age  taille
## 0        58     115   28     162
## 2        60     120   31     172
```

Ou bien, leur position avec `iloc` :

```
print("Lignes aux positions 0 et 3:\n", df_texte.iloc[[0, 3]])
```

```
## Lignes aux positions 0 et 3:
##      height  weight  age  taille
## a        58     115   28     162
## b        61     123   31     160
```

```
print("\nLignes aux positions 0 et 3:\n", df_num.iloc[[0, 3]])
```

```
##
## Lignes aux positions 0 et 3:
```

```
##      height  weight  age  taille
## 0      58     115   28    162
## 3      61     123   31    160
```

10.2.2.3 Découpage de plusieurs lignes

On peut récupérer une suite de ligne en délimitant la première et la dernière à extraire en fonction de leur nom et en utilisant `loc` :

```
print("Lignes du label a à c:\n", df_texte.loc["a":"c"])
```

```
## Lignes du label a à c:
##      height  weight  age  taille
## a      58     115   28    162
## e      59     117   33    156
## c      60     120   31    172
```

```
print("\Lignes du label 0 à 2:\n", df_num.loc[0:2])
```

```
## \Lignes du label 0 à 2:
##      height  weight  age  taille
## 0      58     115   28    162
## 1      59     117   33    156
## 2      60     120   31    172
```

Avec l'attribut `iloc`, c'est également possible (encore une fois, la borne supérieure n'est pas incluse) :

```
print("Lignes des positions 0 à 3 (non incluse):\n", df_texte.iloc[0:3])
```

```
## Lignes des positions 0 à 3 (non incluse):
##      height  weight  age  taille
## a      58     115   28    162
## e      59     117   33    156
## c      60     120   31    172
```



```
print("\nLignes des positions 0 à 3 (non incluse):\n", df_num.iloc[0:3])

##
## Lignes des positions 0 à 3 (non incluse):
##      height  weight  age  taille
## 0         58     115   28     162
## 1         59     117   33     156
## 2         60     120   31     172
```

10.2.2.4 Masque

On peut aussi utiliser un masque pour sélectionner certaines lignes. Par exemple, si on souhaite récupérer les lignes pour lesquelles la variable `height` a une valeur supérieure à 60, on utilise le masque suivante :

```
masque = df_texte["height"] > 60
print(masque)
```

```
## a      False
## e      False
## c      False
## b       True
## d       True
## Name: height, dtype: bool
```

Pour filtrer :

```
print(df_texte.loc[masque])

##      height  weight  age  taille
## b         61     123   31     160
## d         62     126   29     158
```

10.2.2.5 Extraction d'une seule colonne

Pour extraire une colonne d'un dataframe, on peut utiliser des crochets et faire référence au nom de la colonne (qui est indexée par les noms) :

```
print(df_texte['weight'].head(2))
```

```
## a      115
## e      117
## Name: weight, dtype: int64
```

En ayant sélectionné une seule colonne, on obtient une série (l'index du dataframe est conservé pour la série) :

```
print(type(df_texte['weight']))
```

```
## <class 'pandas.core.series.Series'>
```

On peut également extraire une colonne en faisant référence à l'attribut du dataframe portant le nom de cette colonne :

```
print(df_texte.weight.head(2))
```

```
## a      115
## e      117
## Name: weight, dtype: int64
```

Comme pour les séries, on peut s'appuyer sur les attributs `loc` et `iloc` :

```
print("Colone 2 (loc):\n", df_texte.loc[:, "weight"])
```

```
## Colone 2 (loc):
## a      115
## e      117
## c      120
## b      123
## d      126
## Name: weight, dtype: int64
```

```
print("Colonne 2 (iloc):\n", df_texte.iloc[:, 1])
```

```
## Colonne 2 (iloc):
##   a      115
##   e      117
##   c      120
##   b      123
##   d      126
## Name: weight, dtype: int64
```

10.2.2.6 Extraction de plusieurs colonnes

Pour extraire plusieurs colonnes, il suffit de placer les noms des colonnes dans un tableau :

```
print(df_texte[["weight", "height"]])
```

```
##      weight  height
## a      115      58
## e      117      59
## c      120      60
## b      123      61
## d      126      62
```

L'ordre dans lequel on appelle ces colonnes correspond à l'ordre dans lequel elles seront retournées.

À nouveau, on peut utiliser l'attribut `loc` (on utilise les deux points ici pour dire que l'on veut toutes les lignes) :

```
print("Colonnes de weight à height:\n", df_texte.loc[:,["weight", "height"]])
```

```
## Colonnes de weight à height:
##      weight  height
## a      115      58
## e      117      59
## c      120      60
## b      123      61
## d      126      62
```

Et l'attribut `iloc` :

```
print("Colonnes 2 et 1 :\n", df_num.iloc[:, [1, 0]])
```

```
## Colonnes 2 et 1 :
##      weight  height
## 0      115      58
## 1      117      59
## 2      120      60
## 3      123      61
## 4      126      62
```

10.2.2.7 Découpage de plusieurs colonnes

Pour effectuer un découpage, on peut utiliser les attributs `loc` et `iloc`. Attention, on ne place pas le nom des colonnes servant pour le découpage dans un tableau ici :

Avec `loc` :

```
print("Colones 2 et 2:\n", df_texte.loc[:, "height":"age"])
```

```
## Colones 2 et 2:
##      height  weight  age
## a        58      115   28
## e        59      117   33
## c        60      120   31
## b        61      123   31
## d        62      126   29
```

Et avec l'attribut `iloc` :

```
print("Colonnes de la position 0 à 2 (non incluse) :\n",
      df_texte.iloc[:, 0:2])
```

```
## Colonnes de la position 0 à 2 (non incluse) :
##      height  weight
## a        58      115
## e        59      117
## c        60      120
## b        61      123
```

```
## d          62          126
```

10.2.2.8 Extraction de lignes et colonnes

À présent que nous avons passé en revue de nombreuses manières de sélectionner une ou plusieurs lignes ou colonnes, nous pouvons également mentionner qu'il est possible de faire des sélections de colonnes et de lignes dans une même instruction.

Par exemple, avec `iloc`, sélectionnons les lignes de la position 0 à la position 2 (non incluse) et les colonnes de la position 1 à 3 (non incluse) :

```
print(df_texte.iloc[0:2, 1:3])
```

```
##      weight  age
## a         115   28
## e         117   33
```

Avec `loc`, sélectionnons les lignes nommées `a` et `c` et les colonnes de celle nommée `weight` jusqu'à `age`.

```
df_texte.loc[["a", "c"], "weight":"age"]
```

```
##      weight  age
## a         115   28
## c         120   31
```

10.3 Renommage des colonnes dans un dataframe

Pour renommer une colonne dans un dataframe, `pandas` propose la méthode `rename()`. Prenons un exemple avec notre dataframe `df` :

```
dico = {"height" : [58, 59, 60, 61, 62],
        "weight": [115, 117, 120, 123, 126],
        "age": [28, 33, 31, 31, 29],
        "taille": [162, 156, 172, 160, 158],
        }
```

```
df = pd.DataFrame(dico)
print(df)
```

```
##      height  weight  age  taille
## 0        58     115   28     162
## 1        59     117   33     156
## 2        60     120   31     172
## 3        61     123   31     160
## 4        62     126   29     158
```

Renommons la colonne `height` en `taille`, à l'aide d'un dictionnaire précisé au paramètre `columns`, avec comme clé le nom actuel de la colonne, et en valeur le nouveau nom :

```
df.rename(index=str, columns={"height": "taille"}, inplace=True)
print(df)
```

```
##      taille  weight  age  taille
## 0        58     115   28     162
## 1        59     117   33     156
## 2        60     120   31     172
## 3        61     123   31     160
## 4        62     126   29     158
```

Pour que le changement soit effectif, on indique `inplace=True`, sinon, la modification n'est pas apportée au dataframe.

Pour renommer plusieurs colonnes en même temps, il suffit de fournir plusieurs couples de clés valeurs dans le dictionnaire :

```
df.rename(index=str,
          columns={"weight": "masse", "age" : "annees"},
          inplace=True)
print(df)
```

```
##      taille  masse  annees  taille
## 0        58     115      28     162
## 1        59     117      33     156
## 2        60     120      31     172
```

```
## 3      61      123      31      160
## 4      62      126      29      158
```

10.4 Filtrage

Pour effectuer une filtration des données dans un tableau, en fonction des valeurs rencontrées pour certaines variables, on utilise des masques, comme indiqué dans la Section 10.2.2.4.

Redonnons quelques exemples ici, en redéfinissant notre dataframe :

```
dico = {"height" : [58, 59, 60, 61, 62],
        "weight": [115, 117, 120, 123, 126],
        "age": [28, 33, 31, 31, 29],
        "taille": [162, 156, 172, 160, 158],
        }
df = pd.DataFrame(dico)
print(df)
```

```
##      height  weight  age  taille
## 0        58     115   28     162
## 1        59     117   33     156
## 2        60     120   31     172
## 3        61     123   31     160
## 4        62     126   29     158
```

L'idée consiste à créer un masque retournant une série contenant des valeurs booléennes, une par ligne. Lorsque la valeur de la ligne du masque vaut **True**, la ligne du dataframe sur lequel sera appliqué le masque sera retenue, tandis qu'elle ne le sera pas quand la valeur de la ligne du masque vaut **False**.

Regardons un exemple simple, dans lequel nous souhaitons conserver les observations uniquement pour lesquelles la valeur de la variable **age** est inférieure à 30 :

```
masque = df["age"] < 30
print(masque)
```

```
## 0      True
```

```
## 1      False
## 2      False
## 3      False
## 4       True
## Name: age, dtype: bool
```

Il reste alors à appliquer ce masque, avec `loc`. On souhaite l'ensemble des colonnes, mais seulement quelques lignes :

```
print(df.loc[masque])
```

##	height	weight	age	taille
## 0	58	115	28	162
## 4	62	126	29	158

Note : cela fonctionne aussi sans `loc` :

```
print(df[masque])
```

##	height	weight	age	taille
## 0	58	115	28	162
## 4	62	126	29	158

Plus simplement, on peut utiliser la méthode `query()` de `pandas`. On fournit une expression booléenne à évaluer à cette méthode pour filtrer les données :

```
print(df.query("age<30"))
```

##	height	weight	age	taille
## 0	58	115	28	162
## 4	62	126	29	158

La requête peut être un peu plus complexe, en combinant opérateurs de comparaison (c.f. Section 4.2) et opérateurs logiques (c.f. Section 4.3). Par exemple, admettons que nous voulons filtrer les valeurs du dataframe pour ne retenir que les observations pour lesquelles la taille est inférieure ou égale à 62 et la masse strictement supérieure à 120. La requête serait alors :


```
print(df.query("weight > 120 and height < 62"))
```

```
##      height  weight  age  taille
## 3         61     123   31     160
```

On peut noter que l'instruction suivante donne le même résultat :

```
print(df.query("weight > 120").query("height < 62"))
```

```
##      height  weight  age  taille
## 3         61     123   31     160
```

10.4.1 Test d'appartenance

Pour créer un masque indiquant si les valeurs d'une série ou d'un dataframe appartiennent à un ensemble, on peut utiliser la méthode `isin()`. Par exemple, retournons un masque indiquant si les valeurs de la colonne `height` de `df` sont dans l'intervalle `[59, 60]` :

```
df.height.isin(np.arange(59, 61))
```

```
## 0    False
## 1     True
## 2     True
## 3    False
## 4    False
## Name: height, dtype: bool
```

10.5 Valeurs manquantes

En économie, il est assez fréquent de récupérer des données incomplètes. La manière dont les données manquantes sont gérées par `pandas` est le recours aux deux valeurs spéciales : `None` et `NaN`.

La valeur `None` peut être utilisée dans les tableaux `NumPy` uniquement quand le type de ces derniers est `object`.

```
tableau_none = np.array([1, 4, -1, None])
print(tableau_none)
```

```
## [1  4 -1 None]
```

```
print(type(tableau_none))
```

```
## <class 'numpy.ndarray'>
```

Avec un tableau de type `object`, les opérations effectuées sur les données seront moins efficaces qu’avec un tableau d’un type numérique ([VanderPlas, 2016](#), p 121).

La valeur `NaN` est une valeur de nombre à virgule flottante (c.f. Section [9.1.10](#)). NumPy la gère différemment de `NaN`, et n’assigne pas le type `object` d’emblée en présence de `NaN` :

```
tableau_nan = np.array([1, 4, -1, np.nan])
print(tableau_nan)
```

```
## [ 1.  4. -1. nan]
```

```
print(type(tableau_nan))
```

```
## <class 'numpy.ndarray'>
```

Avec `pandas`, ces deux valeurs, `None` et `NaN` peuvent être présentes :

```
s = pd.Series([1, None, -1, np.nan])
print(s)
```

```
## 0    1.0
## 1    NaN
## 2   -1.0
## 3    NaN
## dtype: float64
```

```
print(type(s))
```

```
## <class 'pandas.core.series.Series'>
```

Cela tient aussi pour les tableaux :

```
dico = {"height" : [58, 59, 60, 61, np.nan],
        "weight": [115, 117, 120, 123, 126],
        "age": [28, 33, 31, np.nan, 29],
        "taille": [162, 156, 172, 160, 158],
        }
df = pd.DataFrame(dico)
print(df)
```

```
##      height  weight   age  taille
## 0      58.0     115  28.0     162
## 1      59.0     117  33.0     156
## 2      60.0     120  31.0     172
## 3      61.0     123   NaN     160
## 4       NaN     126  29.0     158
```

On note toutefois que seule le type des variables pour lesquelles existent des valeurs manquantes sont passées en **float64** :

```
print(df.dtypes)
```

```
## height      float64
## weight      int64
## age         float64
## taille      int64
## dtype: object
```

Remarque 10.5.1

On note que les données sont enregistrées sur un type `float64`. Lorsqu'on travaille sur un tableau ne comportant pas de valeurs manquantes, dont le type est `int` ou `bool`, si on introduit une valeur manquante, `pandas` changera le type des données en `float64` et `object`, respectivement.

`pandas` propose différentes pour manipuler les valeurs manquantes.

10.5.1 Repérer les valeurs manquantes

Avec la méthode `isnull()`, un masque de booléens est retournée, indiquant `True` pour les observations dont la valeur est `NaN` ou `None` :

```
print(s.isnull())
```

```
## 0      False
## 1       True
## 2      False
## 3       True
## dtype: bool
```

Pour savoir si une valeur n'est pas nulle, on dispose de la méthode `notnull()` :

```
print(s.notnull())
```

```
## 0       True
## 1      False
## 2       True
## 3      False
## dtype: bool
```

10.5.2 Retirer les observations avec valeurs manquantes

La méthode `dropna()` permet quant à elle de retirer les observations disposant de valeurs nulles :

```
print(df.dropna())
```

```
##      height  weight   age  taille
## 0      58.0     115  28.0     162
## 1      59.0     117  33.0     156
## 2      60.0     120  31.0     172
```

10.5.3 Retirer les valeurs manquantes par d'autres valeurs

Pour remplacer les valeurs manquantes par d'autres valeurs, `pandas` propose d'utiliser la méthode `fillna()` :

```
print(df.fillna(-9999))
```

```
##      height  weight   age  taille
## 0      58.0     115  28.0     162
## 1      59.0     117  33.0     156
## 2      60.0     120  31.0     172
## 3      61.0     123 -9999.0     160
## 4 -9999.0     126   29.0     158
```

10.6 Suppressions

Pour supprimer une valeur sur un des axes d'une série ou d'un dataframe, `NumPy` propose la méthode `drop()`.

10.6.1 Suppression d'éléments dans une série

Pour illustrer le fonctionnement de la méthode `drop()`, créons une série avec un index numérique, une autre avec un index textuel :

```
s_num = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
                  index = [5, 0, 4, 1])
s_texte = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
                   index = ["c", "a", "b", "d"])
```

On peut supprimer un élément d'une série en utilisant son nom :

```
print("pour s_num : \n", s_num.drop(5))
```

```
## pour s_num :
## 0      4.0
## 4     -1.0
## 1      NaN
## dtype: float64
```

```
print("\npour s_texte : \n", s_texte.drop("c"))
```

```
##
## pour s_texte :
## a      4.0
## b     -1.0
## d      NaN
## dtype: float64
```

On peut aussi aller récupérer le nom en fonction de la position, en passant par un détour en utilisant la méthode `index()` :

```
print(s.drop(s_num.index[0]))
```

```
## KeyError: '[5] not found in axis'
```

```
print("s_num.index[0] : ", s_num.index[0])
```

```
## s_num.index[0] : 5
```

```
print("s_texte.index[0] : ", s_texte.index[0])
```

```
## s_texte.index[0] : c
```

```
print("pour s_num : \n", s_num.drop(s_num.index[0]))
```

```
## pour s_num :
## 0      4.0
## 4      -1.0
## 1      NaN
## dtype: float64
```

```
print("\npour s_texte : \n", s_texte.drop(s_texte.index[0]))
```

```
##
## pour s_texte :
## a      4.0
## b      -1.0
## d      NaN
## dtype: float64
```

Pour supprimer plusieurs éléments, il suffit de fournir plusieurs noms d'indice dans une liste à la méthode `drop()` :

```
print("pour s_num : \n", s_num.drop([5, 4]))
```

```
## pour s_num :
## 0      4.0
## 1      NaN
## dtype: float64
```

```
print("\npour s_texte : \n", s_texte.drop(["c", "b"]))
```

```
##
## pour s_texte :
## a      4.0
## d      NaN
## dtype: float64
```

À nouveau, on peut aller récupérer le nom en fonction de la position, en passant par un détour en utilisant la méthode `index()` :

```

print(s.drop(s_num.index[0]))

## KeyError: '[5] not found in axis'

print("s_num.index[[0,2]] : ", s_num.index[[0,2]])

## s_num.index[[0,2]] : Index([5, 4], dtype='int64')

print("s_texte.index[[0,2]] : ", s_texte.index[[0,2]])

## s_texte.index[[0,2]] : Index(['c', 'b'], dtype='object')

print("pour s_num : \n", s_num.drop(s_num.index[[0,2]]))

## pour s_num :
## 0    4.0
## 1    NaN
## dtype: float64

print("\npour s_texte : \n", s_texte.drop(s_texte.index[[0,2]]))

##
## pour s_texte :
## a    4.0
## d    NaN
## dtype: float64

```

Il est possible d'utiliser un découpage également pour obtenir la série sans le ou les éléments (c.f. Section 10.2.1.2.3)

10.6.2 Suppression d'éléments dans un dataframe

Pour illustrer le fonctionnement de la méthode `drop()` sur un dataframe, créons-en un :


```
s_num = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
                  index = [5, 0, 4, 1])
s_texte = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
                    index = ["c", "a", "b", "d"])
dico = {"height" : [58, 59, 60, 61, np.nan],
        "weight": [115, 117, 120, 123, 126],
        "age": [28, 33, 31, np.nan, 29],
        "taille": [162, 156, 172, 160, 158],
        }
df = pd.DataFrame(dico)
```

10.6.2.1 Suppressions de lignes

Pour supprimer une ligne d'un dataframe, on peut faire référence à son nom (ici, les noms sont des numéros, mais ce sont bien des labels) :

```
print("Supprimer la première ligne : \n", df.drop(0))
```

```
## Supprimer la première ligne :
##      height  weight   age  taille
## 1      59.0     117   33.0     156
## 2      60.0     120   31.0     172
## 3      61.0     123    NaN     160
## 4       NaN     126   29.0     158
```

Si les lignes ont des labels textuels, on peut au préalable aller les récupérer à l'aide de la méthode `index()` :

```
label_pos_0 = df.index[0]
print("Supprimer la première ligne : \n", df.drop(label_pos_0))
```

```
## Supprimer la première ligne :
##      height  weight   age  taille
## 1      59.0     117   33.0     156
## 2      60.0     120   31.0     172
## 3      61.0     123    NaN     160
## 4       NaN     126   29.0     158
```

Pour supprimer plusieurs lignes, on donne le nom de ces lignes dans une liste à la méthode `drop()` :

```
print("Supprimer les 1ère et 4e lignes : \n", df.drop([0,3]))
```

```
## Supprimer les 1ère et 4e lignes :
##      height  weight   age  taille
## 1    59.0    117  33.0    156
## 2    60.0    120  31.0    172
## 4     NaN    126  29.0    158
```

Ou encore, en indiquant les positions des lignes :

```
label_pos = df.index[[0, 3]]
print("Supprimer les 1ère et 4e lignes : \n", df.drop(label_pos))
```

```
## Supprimer les 1ère et 4e lignes :
##      height  weight   age  taille
## 1    59.0    117  33.0    156
## 2    60.0    120  31.0    172
## 4     NaN    126  29.0    158
```

Il est possible d'utiliser un découpage également pour obtenir la série sans le ou les éléments (c.f. Sections 10.2.2.3 et 10.2.2.7)

10.6.2.2 Suppressions de colonnes

Pour supprimer une colonne d'un dataframe, on procède de la même manière que pour les lignes, mais en ajoutant le paramètre `axis=1` à la méthode `drop()` pour préciser que l'on s'intéresse aux colonnes :

```
print("Supprimer la première colonne : \n", df.drop("height", axis=1))
```

```
## Supprimer la première colonne :
##      weight   age  taille
## 0     115  28.0    162
## 1     117  33.0    156
## 2     120  31.0    172
## 3     123   NaN    160
```

```
## 4      126    29.0      158
```

On peut au préalable aller récupérer les labels des colonnes en fonction de leur position à l'aide de la méthode `columns()` :

```
label_pos = df.columns[0]
print("label_pos : ", label_pos)
```

```
## label_pos :  height
```

```
print("Supprimer la première colonne :  \n", df.drop(label_pos, axis=1))
```

```
## Supprimer la première colonne :
##      weight    age  taille
## 0      115    28.0     162
## 1      117    33.0     156
## 2      120    31.0     172
## 3      123     NaN     160
## 4      126    29.0     158
```

Pour supprimer plusieurs colonnes, on donne le nom de ces colonnes dans une liste à la méthode `drop()` :

```
print("Supprimer les 1ère et 4e colonnes :  \n", df.drop(["height", "taille"], axis = 1))
```

```
## Supprimer les 1ère et 4e colonnes :
##      weight    age
## 0      115    28.0
## 1      117    33.0
## 2      120    31.0
## 3      123     NaN
## 4      126    29.0
```

Ou encore, en indiquant les positions des colonnes :

```
label_pos = df.columns[[0, 3]]
print("Supprimer les 1ère et 4e colonnes : \n", df.drop(label_pos, axis=1))

## Supprimer les 1ère et 4e colonnes :
##      weight    age
## 0      115    28.0
## 1      117    33.0
## 2      120    31.0
## 3      123     NaN
## 4      126    29.0
```

Il est possible d'utiliser un découpage également pour obtenir la série sans le ou les éléments (c.f. Sections 10.2.2.3 et 10.2.2.7)

10.7 Remplacement de valeurs

Nous allons à présent regarder comment modifier une ou plusieurs valeurs, dans le cas d'une série puis d'un dataframe.

10.7.1 Pour une série

Pour modifier une valeur particulière dans une série ou dans un dataframe, on peut utiliser le symbole égale (=) en ayant au préalable ciblé l'emplacement de la valeur à modifier, à l'aide des techniques d'extraction expliquées dans la Section 10.2.

Par exemple, considérons la série suivante :

```
s_num = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
                  index = [5, 0, 4, 1])
print("s_num : ", s_num)

## s_num :    5      1.0
## 0      4.0
## 4     -1.0
## 1      NaN
## dtype: float64
```

Modifions le deuxième élément de `s_num`, pour lui donner la valeur -3 :

```
s_num.iloc[1] = -3
print("s_num : ", s_num)
```

```
## s_num :    5    1.0
## 0    -3.0
## 4    -1.0
## 1     NaN
## dtype: float64
```

Il est évidemment possible de modifier plusieurs valeurs à la fois.

Il suffit à nouveau de cibler les positions (on peut utiliser de nombreuses manières de le faire) et de fournir un objet de dimensions équivalentes pour venir remplacer les valeurs ciblées. Par exemple, dans notre série `s_num`, allons remplacer les valeurs en position 1 et 3 (2e et 4e valeurs) par -10 et -9 :

```
s_num.iloc[[1,3]] = [-10, -9]
print(s_num)
```

```
## 5    1.0
## 0   -10.0
## 4    -1.0
## 1    -9.0
## dtype: float64
```

10.7.2 Pour un dataframe

Considérons le dataframe suivant :

```
dico = {"ville" : ["Marseille", "Aix",
                  "Marseille", "Aix", "Paris", "Paris"],
        "annee": [2019, 2019, 2018, 2018, 2019, 2019],
        "x": [1, 2, 2, 2, 0, 0],
        "y": [3, 3, 2, 1, 4, 4],
        }
df = pd.DataFrame(dico)
print("df : \n", df)
```

```
## df :  
##      ville  annee  x  y  
## 0  Marseille  2019  1  3  
## 1      Aix  2019  2  3  
## 2  Marseille  2018  2  2  
## 3      Aix  2018  2  1  
## 4      Paris  2019  0  4  
## 5      Paris  2019  0  4
```

10.7.2.1 Modifications d'une valeur particulière

Modifions la valeur de la première ligne de `df` pour la colonne `annee`, pour que celle-ci vaille 2020. Dans un premier temps, récupérons la position de la colonne `annee` dans le dataframe, à l'aide de la méthode `get_loc()` appliquée à l'attribut `colnames` du dataframe :

```
pos_annee = df.columns.get_loc("annee")  
print("pos_annee : ", pos_annee)
```

```
## pos_annee : 1
```

Ensuite, effectuons la modification :

```
df.iloc[0,pos_annee] = 2020  
print("df : \n", df)
```

```
## df :  
##      ville  annee  x  y  
## 0  Marseille  2020  1  3  
## 1      Aix  2019  2  3  
## 2  Marseille  2018  2  2  
## 3      Aix  2018  2  1  
## 4      Paris  2019  0  4  
## 5      Paris  2019  0  4
```

10.7.2.2 Modifications sur une ou plusieurs colonnes

Pour modifier toutes les valeurs d’une colonne pour y placer une valeur particulière, par exemple un 2 dans la colonne `x` de `df` :

```
df.x = 2
print("df : \n", df)

## df :
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2020  2  3
## 1      Aix    2019  2  3
## 2  Marseille  2018  2  2
## 3      Aix    2018  2  1
## 4      Paris  2019  2  4
## 5      Paris  2019  2  4
```

On peut également modifier les valeurs de la colonne en fournissant une liste de valeurs :

```
df.x = [2, 3, 4, 2, 1, 0]
print("df : \n", df)

## df :
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2020  2  3
## 1      Aix    2019  3  3
## 2  Marseille  2018  4  2
## 3      Aix    2018  2  1
## 4      Paris  2019  1  4
## 5      Paris  2019  0  4
```

On peut donc imaginer modifier les valeurs d’une colonne en fonction des valeurs que l’on lit dans une autre colonne. Par exemple, admettons le code suivant : si la valeur de `y` vaut 2, alors celle de `x` vaut “a”, si la valeur de `y` vaut 1, lors celle de `x` vaut “b”, sinon, elle vaut `NaN`. Dans un premier temps, construisons une liste contenant les valeurs à insérer (que nous nommerons `nv_val`), à l’aide d’une boucle. Nous allons parcourir tous les éléments de la colonne `y`, et à chaque itération ajouter à `nv_val` la valeur obtenue en effectuant nos comparaisons :

```

nv_val = []
for i in np.arange(len(df.index)):
    if df.y[i] == 2:
        nv_val.append("a")
    elif df.y[i] == 1:
        nv_val.append("b")
    else:
        nv_val.append(np.nan)
print("nv_val : ", nv_val)

## nv_val :  [nan, nan, 'a', 'b', nan, nan]

```

Nous sommes prêts à modifier le contenu de la colonne `x` de `df` pour le remplacer par `nv_val` :

```

df.x = nv_val
print("df : \n", df)

## df :
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2020  NaN  3
## 1      Aix  2019  NaN  3
## 2  Marseille  2018   a  2
## 3      Aix  2018   b  1
## 4      Paris  2019  NaN  4
## 5      Paris  2019  NaN  4

```

Pour remplacer plusieurs colonnes en même temps :

```

df[["x", "y"]] = pd.DataFrame({
    "x": [2, 3, 4, 2, 1, 0],
    "y": [1]*6
})
print("df : \n", df)

## df :
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2020  2  1

```



```
## 1      Aix      2019  3  1
## 2  Marseille  2018  4  1
## 3      Aix      2018  2  1
## 4      Paris   2019  1  1
## 5      Paris   2019  0  1
```

Dans l'instruction précédente, nous avons remplacé le contenu des colonnes `x` et `y` par une vecteur de valeurs écrites à la main pour `x` et par la valeur 1 pour toutes les observations pour `y`.

10.7.2.3 Modifications sur une ou plusieurs lignes

Pour remplacer une ligne par une valeur constante (peu d'intérêt ici) :

```
df.iloc[1,:] = 1
print("df : \n", df)
```

```
## df :
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2020  2  1
## 1           1      1  1  1
## 2  Marseille  2018  4  1
## 3      Aix    2018  2  1
## 4      Paris  2019  1  1
## 5      Paris  2019  0  1
```

Il peut être plus intéressant de remplacer une observation comme suit :

```
df.iloc[1,:] = ["Aix", 2018, 1, 2]
print("df : \n", df)
```

```
## df :
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2020  2  1
## 1      Aix    2018  1  2
## 2  Marseille  2018  4  1
## 3      Aix    2018  2  1
## 4      Paris  2019  1  1
```

```
## 5      Paris      2019    0    1
```

Pour remplacer plusieurs lignes, la méthode est identique :

```
df.iloc[[1,3],:] = [
    ["Aix", 2018, 1, 2],
    ["Aix", 2018, -1, -1]
]
print("df : \n", df)

## df :
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2020  2  1
## 1      Aix    2018  1  2
## 2  Marseille  2018  4  1
## 3      Aix    2018 -1 -1
## 4      Paris   2019  1  1
## 5      Paris   2019  0  1
```

10.8 Ajout de valeurs

Regardons à présent comment ajouter des valeurs, dans une série d'abord, puis dans un dataframe.

10.8.1 Pour une série

Considérons la série suivante :

```
s_num = pd.Series([1, 4, -1, np.nan],
                  index = [5, 0, 4, 1])
print("s_num : ", s_num)

## s_num : 5      1.0
## 0      4.0
## 4     -1.0
## 1      NaN
```

```
## dtype: float64
```

10.8.1.1 Ajout d'une seule valeur dans une série

Pour ajouter une valeur, on utilise la méthode `concat()` de pandas. Ici, avec `s_num`, comme l'index est manuel, nous sommes obligés de fournir une série avec une valeur pour l'index également :

```
s_num_2 = pd.Series([1], index = [2])
print("s_num_2 : \n", s_num_2)
```

```
## s_num_2 :
##  2      1
## dtype: int64
```

```
s_num = pd.concat([s_num, s_num_2])
print("s_num : \n", s_num)
```

```
## s_num :
##  5      1.0
##  0      4.0
##  4     -1.0
##  1      NaN
##  2      1.0
## dtype: float64
```

On note que la méthode `concat()` retourne une vue, et que pour répercuter l'ajout, il est nécessaire d'effectuer une nouvelle affectation.

En ayant une série avec un index numérique généré automatiquement, on peut préciser la valeur `True` pour le paramètre `ignore_index` de la méthode `concat()` pour indiquer de ne pas tenir compte de la valeur de l'index de l'objet que l'on ajoute :

```
s = pd.Series([10, 2, 4])
s = pd.concat([s, pd.Series([2])], ignore_index=True)
print("s : \n", s)
```

```
## s :
## 0      10
## 1       2
## 2       4
## 3       2
## dtype: int64
```

10.8.1.2 Ajout de plusieurs valeurs dans une série

Pour ajouter plusieurs valeurs, on utilise la méthode `concat()`. Ici, avec `s_num`, comme l'index est manuel, nous sommes obligé de fournir une série avec une valeur pour l'index également :

```
s_num_2 = pd.Series([1], index = [2])
s_num = pd.concat([s_num, s_num_2])
print("s_num : ", s_num)
```

```
## s_num : 5      1.0
## 0      4.0
## 4     -1.0
## 1      NaN
## 2      1.0
## 2      1.0
## dtype: float64
```

En ayant une série avec un index numérique généré automatiquement :

```
s = pd.Series([10, 2, 4])
s = pd.concat([s, pd.Series([2])], ignore_index=True)
```

10.8.2 Pour un dataframe

Reprenons notre dataframe :

```
dico = {"ville" : ["Marseille", "Aix",
                  "Marseille", "Aix", "Paris", "Paris"],
        "annee" : [2019, 2019, 2018, 2018, 2019, 2019],
        "x" : [1, 2, 2, 2, 0, 0],
```

```

        "y": [3, 3, 2, 1, 4, 4],
    }
df = pd.DataFrame(dico)
print("df : \n", df)

```

```

## df :
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2019  1  3
## 1      Aix  2019  2  3
## 2  Marseille  2018  2  2
## 3      Aix  2018  2  1
## 4      Paris  2019  0  4
## 5      Paris  2019  0  4

```

10.8.2.1 Ajout d'une ligne dans un dataframe

Comme pour une série, pour ajouter une ligne, on utilise la méthode `concat()`. Dans un premier temps, créons un nouveau dataframe avec la ligne à ajouter :

```

nv_ligne = pd.DataFrame(["Marseille", "2021", 2, 4],
                        columns = df.columns)
print("nv_ligne : \n", nv_ligne)

```

```

## nv_ligne :
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2021  2  4

```

On s'est assuré d'avoir le même nom de colonnes ici, en indiquant au paramètre `columns` de la méthode `pd.DataFrame` le nom des colonnes de `df`, c'est-à-dire `df.columns`.

Ajoutons la nouvelle ligne à `df` :

```

df = pd.concat([df, nv_ligne], ignore_index=True)

```

À nouveau, la méthode `concat()` appliquée à un dataframe, retourne une vue et n'affecte pas l'objet.

On peut noter que lors de l'ajout d'une ligne, si le nom des colonnes n'est pas indiqué dans le même ordre que dans le dataframe dans lequel est effectué l'ajout, il faut rajouter une indication au paramètre `sort` de la méthode `concat()` :

- si `sort=True`, l'ordre des colonnes de la ligne ajoutée sera appliqué au dataframe de destination ;
- si `sort=False`, l'ordre des colonnes du dataframe de destination ne sera pas modifié.

```
nv_ligne = pd.DataFrame([["2021", "Marseille", 2, 4]],
                        columns = ["annee", "ville", "x", "y"])
print("nv_ligne : \n", nv_ligne)
```

```
## nv_ligne :
##      annee      ville  x  y
## 0   2021   Marseille  2  4
```

```
print("avec sort=True : \n",
      pd.concat([df, nv_ligne], ignore_index=True, sort=True))
```

```
## avec sort=True :
##      annee      ville  x  y
## 0   2019   Marseille  1  3
## 1   2019         Aix  2  3
## 2   2018   Marseille  2  2
## 3   2018         Aix  2  1
## 4   2019        Paris  0  4
## 5   2019        Paris  0  4
## 6   2021   Marseille  2  4
## 7   2021   Marseille  2  4
```

10.8.2.2 Ajout de plusieurs lignes dans un dataframe

Pour ajouter plusieurs lignes, c'est exactement le même principe qu'avec une seule, il suffit juste d'ajouter un dataframe de plusieurs lignes, avec encore une fois les mêmes noms.

Les lignes à insérer :

```
nv_lignes = pd.DataFrame([
    ["Marseille", "2022", 2, 4],
    ["Aix", "2022", 3, 3]],
    columns = df.columns)
print("nv_ligne : \n", nv_lignes)
```

```
## nv_ligne :
##      ville annee  x  y
## 0  Marseille 2022  2  4
## 1         Aix  2022  3  3
```

Puis l'insertion :

```
df = pd.concat([df,nv_lignes], ignore_index=True)
```

10.8.2.3 Ajout d'une colonne dans un dataframe

Pour ajouter une colonne dans un dataframe :

```
from numpy import random
df["z"] = random.rand(len(df.index))
print("df : \n", df)
```

```
## df :
##      ville annee  x  y      z
## 0  Marseille 2019  1  3  0.117443
## 1         Aix  2019  2  3  0.393782
## 2  Marseille 2018  2  2  0.452730
## 3         Aix  2018  2  1  0.538148
## 4        Paris 2019  0  4  0.790622
## 5        Paris 2019  0  4  0.465836
## 6  Marseille 2021  2  4  0.435332
## 7  Marseille 2022  2  4  0.569479
## 8         Aix  2022  3  3  0.969259
```

10.8.2.4 Ajout de plusieurs colonnes dans un dataframe

Pour ajouter plusieurs colonnes :

```
df["a"] = random.rand(len(df.index))
df["b"] = random.rand(len(df.index))
print("df : \n", df)
```

```
## df :
##      ville  annee  x  y      z      a      b
## 0  Marseille  2019  1  3  0.117443  0.040556  0.689236
## 1      Aix  2019  2  3  0.393782  0.548120  0.929546
## 2  Marseille  2018  2  2  0.452730  0.462577  0.918117
## 3      Aix  2018  2  1  0.538148  0.376472  0.975302
## 4      Paris  2019  0  4  0.790622  0.327912  0.397002
## 5      Paris  2019  0  4  0.465836  0.813529  0.262626
## 6  Marseille  2021  2  4  0.435332  0.646552  0.430151
## 7  Marseille  2022  2  4  0.569479  0.047426  0.764531
## 8      Aix  2022  3  3  0.969259  0.994958  0.599731
```

10.9 Retrait des valeurs dupliquées

Pour retirer les valeurs dupliquées dans un dataframe, NumPy propose la méthode `drop_duplicates()`, qui prend plusieurs paramètres optionnels :

- **subset** : en indiquant un ou plusieurs noms de colonnes, la recherche de doublons se fait uniquement sur ces colonnes ;
- **keep** : permet d'indiquer quelle observation garder en cas de doublons identifiés :
 - si **keep='first'**, tous les doublons sont retirés sauf la première occurrence,
 - si **keep='last'**, tous les doublons sont retirés sauf la dernière occurrence,
 - si **keep=False**, tous les doublons sont retirés ;
- **inplace** : booléen (défaut : **False**) pour indiquer si le retrait des doublons doit s'effectuer sur le dataframe ou bien si une copie doit être retournée (par défaut).

Donnons quelques exemples à l'aide de ce dataframe qui compose deux doublons quand on considère sa totalité. Si on se concentre uniquement sur les années ou les villes, ou les deux, d'autres doublons peuvent être identifiés.


```
dico = {"ville" : ["Marseille", "Aix",
                  "Marseille", "Aix", "Paris", "Paris"],
        "annee": [2019, 2019, 2018, 2018, 2019, 2019],
        "x": [1, 2, 2, 2, 0, 0],
        "y": [3, 3, 2, 1, 4, 4],
        }
df = pd.DataFrame(dico)
print(df)
```

```
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2019  1  3
## 1      Aix    2019  2  3
## 2  Marseille  2018  2  2
## 3      Aix    2018  2  1
## 4      Paris  2019  0  4
## 5      Paris  2019  0  4
```

Pour retirer les doublons :

```
print(df.drop_duplicates())
```

```
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2019  1  3
## 1      Aix    2019  2  3
## 2  Marseille  2018  2  2
## 3      Aix    2018  2  1
## 4      Paris  2019  0  4
```

Retirer les doublons en gardant la dernière valeur des doublons identifiés :

```
df.drop_duplicates(keep='last')
```

```
##      ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2019  1  3
## 1      Aix    2019  2  3
## 2  Marseille  2018  2  2
## 3      Aix    2018  2  1
## 5      Paris  2019  0  4
```

Pour retirer les doublons identifiés quand on se concentre sur le nom des villes, et en conservant uniquement la première valeur :

```
print(df.drop_duplicates(subset = ["ville"], keep = 'first'))
```

```
##          ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2019  1  3
## 1         Aix   2019  2  3
## 4         Paris  2019  0  4
```

Idem mais en se concentrant sur les couples (ville, annee)

```
print(df.drop_duplicates(subset = ["ville", "annee"], keep = 'first'))
```

```
##          ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2019  1  3
## 1         Aix   2019  2  3
## 2  Marseille  2018  2  2
## 3         Aix   2018  2  1
## 4         Paris  2019  0  4
```

On note que le dataframe original n'a pas été impacté, puisque nous n'avons pas touché au paramètre `inplace`. Si à présent, nous demandons à ce que les changements soient opérés sur le dataframe plutôt que de récupérer une copie :

```
df.drop_duplicates(subset = ["ville", "annee"], keep = 'first', inplace = True)
print(df)
```

```
##          ville  annee  x  y
## 0  Marseille  2019  1  3
## 1         Aix   2019  2  3
## 2  Marseille  2018  2  2
## 3         Aix   2018  2  1
## 4         Paris  2019  0  4
```

Pour savoir si une valeur est dupliquée dans un dataframe, NumPy propose la méthode `uplicated()`, qui retourne un masque indiquant pour chaque observation, si elle est dupliquée ou non. Son fonctionnement est similaire à `df.drop_duplicates()`, hormis pour le paramètre `inplace` qui n'est pas présent.

```
print(df.duplicated(subset = ["ville"], keep = 'first'))

## 0      False
## 1      False
## 2       True
## 3       True
## 4      False
## dtype: bool
```

On peut utiliser la méthode `any()` par la suite pour savoir s'il existe des doublons :

```
print(df.duplicated(subset = ["ville"], keep = 'first').any())

## True
```

10.10 Opérations

Il est souvent nécessaire de devoir effectuer des opérations sur les colonnes d'un dataframe, notamment lorsqu'il s'agit de créer une nouvelle variable.

En reprenant les principes de modification de colonnes (c.f. Section @ref(#pandas-ajout-valeurs)), on imagine assez facilement qu'il est possible d'appliquer les fonctions et méthodes de NumPy (c.f. Section 9.1) sur les valeurs des colonnes.

Par exemple, considérons le dataframe suivant :

```
dico = {"height" :
        [58, 59, 60, 61, 62,
         63, 64, 65, 66, 67,
         68, 69, 70, 71, 72],
        "weight":
        [115, 117, 120, 123, 126,
         129, 132, 135, 139, 142,
         146, 150, 154, 159, 164]
}
df = pd.DataFrame(dico)
print(df)
```

```
##      height  weight
## 0         58     115
## 1         59     117
## 2         60     120
## 3         61     123
## 4         62     126
## 5         63     129
## 6         64     132
## 7         65     135
## 8         66     139
## 9         67     142
## 10        68     146
## 11        69     150
## 12        70     154
## 13        71     159
## 14        72     164
```

Ajoutons la colonne `height_2`, élevant les valeurs de la colonne `height` au carré :

```
df["height_2"] = df.height**2
print(df.head(3))
```

```
##      height  weight  height_2
## 0         58     115     3364
## 1         59     117     3481
## 2         60     120     3600
```

À présent, ajoutons la colonne `imc`, fournissant les valeurs de l'indicateur de masse corporelle pour les individus du dataframe ($IMC = \frac{\text{weight}}{\text{height}^2}$) :

```
df["imc"] = df.weight / df.height_2
print(df.head(3))
```

```
##      height  weight  height_2      imc
## 0         58     115     3364  0.034185
## 1         59     117     3481  0.033611
## 2         60     120     3600  0.033333
```

10.10.1 Statistiques

`pandas` propose quelques méthodes pour effectuer des statistiques descriptives pour chaque colonne ou par ligne. Pour cela, la syntaxe est la suivante (tous les paramètres ont une valeur par défaut, la liste est simplifiée ici) :

```
dataframe.fonction_stat(axis, skipna)
```

- `axis` : 0 pour les lignes, 1 pour les colonnes ;
- `skipna` : si `True`, exclue les valeurs manquantes pour effectuer les calculs.

Parmi les méthodes disponibles :

- `mean()` : moyenne ;
- `mode()` : mode ;
- `median()` : médiane ;
- `std()` : écart-type ;
- `min()` : minimum ;
- `max()` : maximum ;
- `mad()` : écart absolu à la moyenne ;
- `sum()` : somme des valeurs ;
- `prod()` : produit de tous les éléments ;
- `count()` : comptage du nombre d'éléments.

Par exemple, pour calculer la moyenne des valeurs pour chaque colonne :

```
dico = {"height" : [58, 59, 60, 61, 62],
        "weight": [115, 117, 120, 123, 126],
        "age": [28, 33, 31, 31, 29],
        "taille": [162, 156, 172, 160, 158],
        "married": [True, True, False, False, True],
        "city": ["A", "B", "B", "B", "A"]}
df = pd.DataFrame(dico)
print(df.mean(numeric_only=True))
```

```
## height      60.0
## weight      120.2
## age         30.4
## taille      161.6
## married      0.6
```

```
## dtype: float64
```

Si on le souhaite, on peut faire la moyenne des valeurs en colonne (sans aucun sens ici) :

```
print(df.mean(axis=1, numeric_only=True))
```

```
## 0      72.8
## 1      73.2
## 2      76.6
## 3      75.0
## 4      75.2
## dtype: object
```

Ces fonctions peuvent s'appliquer sur une seule colonne. Par exemple, pour afficher la valeur minimum :

```
print("min : ", df.height.min(numeric_only=True))
```

```
## min : 58
```

Il est aussi utile de pouvoir obtenir la position des valeurs min et max ; ce qu'on peut obtenir avec les méthodes `idxmin()` et `idxmax()`, respectivement.

```
print("pos min : ", df.height.idxmin())
```

```
## pos min : 0
```

```
print("pos max : ", df.height.idxmax())
```

```
## pos max : 4
```

Une méthode très pratique est `describe()`, elle permet de retourner des statistiques descriptives sur l'ensemble des colonnes numériques :

```
print(df.describe())
```

```
##           height      weight      age      taille
## count      5.000000      5.000000      5.000000      5.000000
## mean      60.000000     120.200000     30.400000     161.600000
## std       1.581139       4.438468       1.949359       6.228965
## min       58.000000     115.000000     28.000000     156.000000
## 25%       59.000000     117.000000     29.000000     158.000000
## 50%       60.000000     120.000000     31.000000     160.000000
## 75%       61.000000     123.000000     31.000000     162.000000
## max       62.000000     126.000000     33.000000     172.000000
```

10.11 Tri

Il est aisé de trier un dataframe par ordre croissant ou décroissant d'une ou plusieurs de ses colonnes. Pour ce faire, on utilise la méthode `sort_values()`. La syntaxe est la suivante :

```
DataFrame.sort_values(by, axis=0, ascending=True,
                      inplace=False, kind="quicksort",
                      na_position="last")
```

- `by` : nom ou liste de nom de la ou les colonnes utilisées pour effectuer le tri ;
- `axis` : 0 pour l'index (par défaut), 1 pour les colonnes
- `ascending` : booléen ou liste de booléens, quand `True` le tri est fait par valeurs croissantes (par défaut), quand `False` il est effectué par valeurs décroissantes
- `inplace` : si `True`, le tri affecte le dataframe, sinon il retourne une vue ;
- `kind` : choix de l'algorithme de tri (`quicksort` (par défaut), `mergesort`, `heapsort`) ;
- `na_position` : si `first`, les valeurs manquantes sont placées au début ; si `last` (par défaut), à la fin.

Donnons quelques exemples :

```
dico = {"height" : [58, 59, 60, 61, 62],
        "weight": [115, np.nan, 120, 123, 126],
        "age": [28, 33, 31, 31, 29],
        "taille": [162, 156, 172, 160, 158],
```

```

        "married": [True, True, np.nan, False, True],
        "city": ["A", "B", "B", "B", "A"]
    }
    df = pd.DataFrame(dico)

```

Si on trie les valeurs par ordre décroissant des valeurs de la colonne `height` :

```
df.sort_values(by="height", ascending=False)
```

```

##      height  weight  age  taille  married  city
## 4         62   126.0   29     158     True    A
## 3         61   123.0   31     160    False    B
## 2         60   120.0   31     172     NaN     B
## 1         59     NaN   33     156     True    B
## 0         58   115.0   28     162     True    A

```

Pour effectuer un tri par ordre croissant des valeurs de `married` (rappel, `True` est interprété comme 1 et `False` comme 0), puis décroissant de `weight`, en plaçant les valeurs `NaN` en premier :

```

df.sort_values(by=["married", "weight"],
               ascending=[True, False],
               na_position="first")

```

```

##      height  weight  age  taille  married  city
## 2         60   120.0   31     172     NaN     B
## 3         61   123.0   31     160    False    B
## 1         59     NaN   33     156     True    B
## 4         62   126.0   29     158     True    A
## 0         58   115.0   28     162     True    A

```

On note que les valeurs `NaN` sont remontées en avant pour les sous-groupes composés en fonction des valeurs de `married`.

10.12 Concaténation

Il est fréquent d'avoir des données en provenance de plusieurs sources lorsque l'on réalise une analyse. Il est alors nécessaire de pouvoir combiner les différentes sources

dans une seule. Dans cette section, nous allons nous contenter de concaténer différents dataframes entre-eux, dans des cas simples dans lesquels on sait *a priori* qu'il suffit de coller deux dataframes côte-à-côte ou l'un en-dessous de l'autre. Le cas des jointures un peu plus élaborées avec appariement en fonction d'une ou plusieurs colonnes est abordé dans la Section 10.13.

Dans un premier temps, créons deux dataframes avec le même nombre de lignes :

```
x_1 = pd.DataFrame(np.random.randn(5, 4),
                    columns=["a", "b", "c", "d"])
x_2 = pd.DataFrame(np.random.randn(5, 2),
                    columns = ["e", "f"])
print("x_1 : \n", x_1)
```

```
## x_1 :
##           a           b           c           d
## 0  0.231711 -0.474710 -0.309147 -2.032396
## 1 -0.174468 -0.642475 -0.625023  1.325887
## 2  0.531255  1.275284 -0.682826 -0.948186
## 3  0.777362  0.325113 -1.203486  1.209543
## 4  0.157622 -0.293555  0.111560  0.597679
```

```
print("\nx_2 : \n", x_2)
```

```
##
## x_2 :
##           e           f
## 0 -1.270093  0.120949
## 1 -0.193898  1.804172
## 2 -0.234694  0.939908
## 3 -0.171520 -0.153055
## 4 -0.363095 -0.067318
```

Pour “coller” le dataframe `x_2` à droite de `x_1`, on peut utiliser la méthode `concat()` de `pandas`. Pour indiquer que la concaténation s’effectue sur les colonnes, on précise la valeur 1 pour le paramètre `axis` comme suit :

```
print(pd.concat([x_1, x_2], axis = 1))
```

```
##           a           b           c           d           e
##           f
## 0    0.231711 -0.474710 -0.309147 -2.032396 -1.270093
##    0.120949
## 1   -0.174468 -0.642475 -0.625023  1.325887 -0.193898
##    1.804172
## 2    0.531255  1.275284 -0.682826 -0.948186 -0.234694
##    0.939908
## 3    0.777362  0.325113 -1.203486  1.209543 -0.171520
##   -0.153055
## 4    0.157622 -0.293555  0.111560  0.597679 -0.363095
##   -0.067318
```

Pour coller les dataframes les uns en-dessous des autres, on peut utiliser la méthode `concat()` éaglement.

```
x_3 = pd.DataFrame(np.random.randn(5, 2),
                    columns = ["e", "f"])
print("x_3 : \n", x_3)
```

```
## x_3 :
##           e           f
## 0    1.444721  0.325771
## 1   -0.855732 -0.697595
## 2   -0.276134 -1.258759
## 3    0.478094 -0.859764
## 4    0.571988 -0.173965
```

Rajoutons les observations de `x_3` en-dessous de celles de `x_2` :

```
print(pd.concat([x_2, x_3], axis = 0))
```

```
##           e           f
## 0   -1.270093  0.120949
## 1   -0.193898  1.804172
## 2   -0.234694  0.939908
## 3   -0.171520 -0.153055
```

```
## 4 -0.363095 -0.067318
## 0  1.444721  0.325771
## 1 -0.855732 -0.697595
## 2 -0.276134 -1.258759
## 3  0.478094 -0.859764
## 4  0.571988 -0.173965
```

Comme on peut le voir, l'indice des lignes de `x_2` n'a pas été modifié. Si on souhaite qu'il le soit, on peut le préciser via le paramètre `ignore_index` :

```
print(pd.concat([x_2, x_3], axis = 0, ignore_index=True))
```

```
##          e          f
## 0 -1.270093  0.120949
## 1 -0.193898  1.804172
## 2 -0.234694  0.939908
## 3 -0.171520 -0.153055
## 4 -0.363095 -0.067318
## 5  1.444721  0.325771
## 6 -0.855732 -0.697595
## 7 -0.276134 -1.258759
## 8  0.478094 -0.859764
## 9  0.571988 -0.173965
```

Si le nom des colonnes n'est pas identique, des valeurs NaN seront introduites :

```
x_4 = pd.DataFrame(np.random.randn(5, 2),
                    columns = ["e", "g"])
print("x_4 : \n", x_4)
```

```
## x_4 :
##          e          g
## 0  1.534900  0.872856
## 1  1.856835  0.025914
## 2  0.171984 -0.191163
## 3 -0.292936  1.655677
## 4 -0.207182 -0.686884
```

```
pd.concat([x_2, x_4], axis = 0, sort=False, ignore_index=True)
```

```
##           e           f           g
## 0 -1.270093  0.120949      NaN
## 1 -0.193898  1.804172      NaN
## 2 -0.234694  0.939908      NaN
## 3 -0.171520 -0.153055      NaN
## 4 -0.363095 -0.067318      NaN
## 5  1.534900      NaN  0.872856
## 6  1.856835      NaN  0.025914
## 7  0.171984      NaN -0.191163
## 8 -0.292936      NaN  1.655677
## 9 -0.207182      NaN -0.686884
```

10.13 Jointures

Il est plus fréquent d'avoir recours à des jointures un peu plus élaborées pour rassembler les différentes sources de données en une seule. `pandas` offre un moyen performant pour rassembler les données, la fonction `merge()`.

Pour illustrer les différentes jointures de cette section, créons quelques dataframes :

```
exportations_fr = pd.DataFrame(
    {"country" : "France",
     "year" : np.arange(2014, 2017),
     "exportations" : [816.8192172, 851.6632573, 867.4014253]}
)

importations_fr = pd.DataFrame(
    {"country" : "France",
     "year" : np.arange(2015, 2018),
     "importations" : [898.5242962, 936.3691166, 973.8762149]}
)

exportations_us = pd.DataFrame(
    {"country" : "USA",
     "year" : np.arange(2014, 2017),
```

```

    "exportations" : [2208.678084, 2217.733347, 2210.442218]
})

importations_us = pd.DataFrame(
    {"country" : "USA",
     "year" : np.arange(2015, 2018),
     "importations" : [2827.336251, 2863.264745, np.nan]
})

importations_maroc = pd.DataFrame(
    {"pays" : "Maroc",
     "annee" : np.arange(2015, 2018),
     "importations" : [46.39884177, 53.52375588, 56.68165748]
})

exportations_maroc = pd.DataFrame(
    {"country" : "Maroc",
     "year" : np.arange(2014, 2017),
     "exportations" : [35.50207915, 37.45996653, 39.38228396]
})

exportations = pd.concat([exportations_fr, exportations_us], ignore_index=True)
importations = pd.concat([importations_fr, importations_us], ignore_index=True)

print("exportations : \n", exportations)

## exportations :
##   country  year  exportations
## 0  France  2014      816.819217
## 1  France  2015      851.663257
## 2  France  2016      867.401425
## 3    USA   2014     2208.678084
## 4    USA   2015     2217.733347
## 5    USA   2016     2210.442218

print("\nimportations : \n", importations)

##
## importations :

```

```
##      country  year  importations
## 0  France    2015    898.524296
## 1  France    2016    936.369117
## 2  France    2017    973.876215
## 3      USA    2015    2827.336251
## 4      USA    2016    2863.264745
## 5      USA    2017           NaN
```

La fonction `merge()` de `pandas` nécessite de préciser la table de gauche (que l'on appellera ici `x`) via le paramètre `left` sur qui viendra s'effectuer la jointure de la table de droite (que l'on appellera ici `y`) via le paramètre `right`.

Par défaut, la fonction `merge()` réalise une jointure de type `inner`, c'est-à-dire que toutes les lignes de `x` qui trouvent une correspondance dans `y`, et toutes les colonnes de `x` et `y` seront dans le résultat de la jointure :

```
print(pd.merge(left = importations, right = exportations))
```

```
##      country  year  importations  exportations
## 0  France    2015    898.524296    851.663257
## 1  France    2016    936.369117    867.401425
## 2      USA    2015    2827.336251    2217.733347
## 3      USA    2016    2863.264745    2210.442218
```

Si on désire changer le type de jointure, on peut modifier la valeur du paramètre `how` de la fonction `merge()`, pour lui donner une des valeurs suivantes :

- `left` : toutes les lignes de `x`, et toutes les colonnes de `x` et `y`. Les lignes dans `x` pour lesquelles il n'y a pas de correspondance dans `y` auront des valeurs `NaN` dans les nouvelles colonnes. S'il y a plusieurs correspondances dans les noms entre `x` et `y`, toutes les combinaisons sont retournées ;
- `inner` : toutes les lignes de `x` pour lesquelles il y a des valeurs correspondantes dans `y`, et toutes les colonnes de `x` et `y`. S'il y a plusieurs correspondances dans les noms entre `x` et `y`, toutes les combinaisons possibles sont retournées ;
- `right` : toutes les lignes de `y`, et toutes les colonnes de `y` et `x`. Les lignes dans `y` pour lesquelles il n'y a pas de correspondance dans `x` auront des valeurs `NaN` dans les nouvelles colonnes. S'il y a plusieurs correspondances dans les noms entre `y` et `x`, toutes les combinaisons sont retournées ;

- **outer** : toutes les lignes de **x** et de **y**, et toutes les colonnes de **x** et **y**. Les lignes de **x** pour lesquelles il n'y a pas de correspondance dans **y** et celles de **y** pour lesquelles il n'y a pas de correspondance dans **x** auront des valeurs NaN.

```
print("left : \n", pd.merge(left = importations, right = exportations, how="left"))
```

```
## left :
##   country  year  importations  exportations
## 0  France  2015    898.524296    851.663257
## 1  France  2016    936.369117    867.401425
## 2  France  2017    973.876215         NaN
## 3    USA   2015   2827.336251   2217.733347
## 4    USA   2016   2863.264745   2210.442218
## 5    USA   2017         NaN         NaN
```

```
print("\nright : \n", pd.merge(left = importations, right = exportations, how="right"))
```

```
##
## right :
##   country  year  importations  exportations
## 0  France  2014         NaN    816.819217
## 1  France  2015    898.524296    851.663257
## 2  France  2016    936.369117    867.401425
## 3    USA   2014         NaN   2208.678084
## 4    USA   2015   2827.336251   2217.733347
## 5    USA   2016   2863.264745   2210.442218
```

```
print("\nouter : \n", pd.merge(left = importations, right = exportations, how="outer"))
```

```
##
## outer :
##   country  year  importations  exportations
## 0  France  2014         NaN    816.819217
## 1  France  2015    898.524296    851.663257
## 2  France  2016    936.369117    867.401425
## 3  France  2017    973.876215         NaN
## 4    USA   2014         NaN   2208.678084
## 5    USA   2015   2827.336251   2217.733347
## 6    USA   2016   2863.264745   2210.442218
```

```
## 7      USA    2017      NaN      NaN
```

Le paramètre `on`, qui attend un nom de colonne ou une liste de noms sert à désigner les colonnes permettant de faire la jointure. Les noms de colonnes doivent être identiques dans les deux dataframes.

```
print(pd.merge(left = importations, right = exportations, on = "country"))
```

```
##      country  year_x  importations  year_y  exportations
## 0    France    2015    898.524296    2014    816.819217
## 1    France    2015    898.524296    2015    851.663257
## 2    France    2015    898.524296    2016    867.401425
## 3    France    2016    936.369117    2014    816.819217
## 4    France    2016    936.369117    2015    851.663257
## 5    France    2016    936.369117    2016    867.401425
## 6    France    2017    973.876215    2014    816.819217
## 7    France    2017    973.876215    2015    851.663257
## 8    France    2017    973.876215    2016    867.401425
## 9      USA    2015    2827.336251    2014    2208.678084
## 10     USA    2015    2827.336251    2015    2217.733347
## 11     USA    2015    2827.336251    2016    2210.442218
## 12     USA    2016    2863.264745    2014    2208.678084
## 13     USA    2016    2863.264745    2015    2217.733347
## 14     USA    2016    2863.264745    2016    2210.442218
## 15     USA    2017      NaN    2014    2208.678084
## 16     USA    2017      NaN    2015    2217.733347
## 17     USA    2017      NaN    2016    2210.442218
```

Si le nom des colonnes devant servir à réaliser la jointure sont différents entre le dataframe de gauche et celui de droite, on indique au paramètre `left_on` le ou les noms de colonnes du dataframe de gauche à utiliser pour la jointure ; et au paramètre `right_on`, le ou les noms correspondants dans le dataframe de droite :

```
pd.merge(left = importations_maroc, right = exportations_maroc,
        left_on= ["pays", "annee"], right_on = ["country", "year"] )
```

```
##      pays  annee  importations  country  year  exportations
## 0  Maroc    2015    46.398842    Maroc    2015    37.459967
```



```

    "ingenieurs" : [1420, 2530, 3986, 2025, 259, 254,
                    1334, 2401, 3776, 1979, 253, 241]
})
print(chomage)

```

	region	departement	annee	ouvriers	ingenieurs
## 0	Bretagne	Cotes-d'Armor	2011	8738	1420
## 1	Bretagne	Finistere	2011	12701	2530
## 2	Bretagne	Ille-et-Vilaine	2011	11390	3986
## 3	Bretagne	Morbihan	2011	10228	2025
## 4	Corse	Corse-du-Sud	2011	975	259
## 5	Corse	Haute-Corse	2011	1297	254
## 6	Bretagne	Cotes-d'Armor	2010	8113	1334
## 7	Bretagne	Finistere	2010	12258	2401
## 8	Bretagne	Ille-et-Vilaine	2010	10897	3776
## 9	Bretagne	Morbihan	2010	9617	1979
## 10	Corse	Corse-du-Sud	2010	936	253
## 11	Corse	Haute-Corse	2010	1220	241

Comme nous l'avons vu précédemment (c.f. Section 10.10.1), on peut utiliser des méthodes permettant de calculer des statistiques simples sur l'ensemble des données. Par exemple, pour afficher la moyenne de chacune des colonnes numériques :

```
print(chomage.mean(numeric_only=True))
```

```

## annee          2010.500000
## ouvriers       7364.166667
## ingenieurs     1704.833333
## dtype: float64

```

Ce qui nous intéresse dans cette section, est d'effectuer des calculs sur des sous-groupes de données. Le principe est simple : dans un premier temps, on sépare les données en fonction de groupes identifiés (*split*), puis on applique une opération sur chacun des groupes (*apply*), et enfin on rassemble les résultats (*combine*). Pour effectuer le regroupement, en fonction de facteurs avant d'effectuer les calculs d'agrégation, **pandas** propose la méthode `groupby()`. On lui fournit en paramètre le ou les noms de colonnes servant à effectuer les groupes.

10.14.1 Agrégation selon les valeurs d'une seule colonne

Par exemple, admettons que nous souhaitons obtenir le nombre total de chômeurs ouvriers par année. Dans un premier temps, on utilise la méthode `groupby()` sur notre dataframe en indiquant que les groupes doivent être créés selon les valeurs de la colonne `annee`

```
print(chomage.groupby("annee"))

## <pandas.core.groupby.generic.DataFrameGroupBy object at 0
x15cdbca00>
```

Ensuite, on récupère la variable `ouvriers` :

```
print(chomage.groupby("annee").annee)

## <pandas.core.groupby.generic.SeriesGroupBy object at 0
x15d241580>
```

```
# Ou bien
print(chomage.groupby("annee")["annee"])

## <pandas.core.groupby.generic.SeriesGroupBy object at 0
x15d288d90>
```

Et enfin, on peut effectuer le calcul sur chaque sous-groupe et afficher le résultat :

```
print(chomage.groupby("annee")["ouvriers"].sum())

## annee
## 2010      43041
## 2011      45329
## Name: ouvriers, dtype: int64
```

Si on veut effectuer ce calcul pour plusieurs colonnes, par exemple `ouvriers` et `ingenieurs`, il suffit de sélectionner *a priori* la variable de regroupement et les variables pour lesquelles on désire effectuer le calcul :

```
chomage.loc[:, ["annee", "ouvriers", "ingenieurs"]].groupby("annee").sum()
```

```
##          ouvriers  ingenieurs
## annee
## 2010         43041         9984
## 2011         45329        10474
```

10.14.2 Agrégation selon les valeurs de plusieurs colonnes

À présent, admettons que l'on souhaite effectuer une agrégation en fonction de l'année et de la région. Il s'agit simplement de donner une liste contenant les noms des colonnes utilisées pour créer les différents groupes :

```
chomage.loc[:, ["annee", "region",
                "ouvriers", "ingenieurs"]].groupby(["annee",
                                                    "region"]).sum()
```

```
##          ouvriers  ingenieurs
## annee region
## 2010 Bretagne    40885        9490
##         Corse      2156         494
## 2011 Bretagne    43057        9961
##         Corse      2272         513
```

10.15 Stacking et unstacking

À compléter un jour

10.16 Exportation et importation de données

`pandas` offre de nombreuses fonctions pour importer et exporter des données dans différents formats.

10.16.1 Exportation des données

10.16.1.1 Exportation de données tabulaires

10.16.1.1.1 Vers un fichier CSV {pandas-export_csv} Pour exporter des données tabulaires, comme celles contenues dans un dataframe, NumPy propose la méthode `to_csv()`, qui accepte de nombreuses spécifications. Regardons quelques-unes d'entre-elles qui me semblent les plus courantes :

Table 10.1 – Paramètres principaux de la fonction `to_csv`

Paramètre	Description
<code>path_or_buf</code>	chemin vers le fichier
<code>sep</code>	caractère de séparation des champs
<code>decimal</code>	Caractère à utiliser pour le séparateur de décimales
<code>na_rep</code>	représentation à utiliser pour les valeurs manquantes
<code>header</code>	indique si le nom des colonnes doit être exporté (<code>True</code> par défaut)
<code>index</code>	indique si le nom des lignes doit être exporté (<code>True</code> par défaut)
<code>mode</code>	mode d'écriture python (c.f. Tableau 5.1, par défaut <code>w</code>)
<code>encoding</code>	encodage des caractères (<code>utf-8</code> par défaut)
<code>compression</code>	compression à utiliser pour le fichier de destination (<code>gzip</code> , <code>bz2</code> , <code>zip</code> , <code>xz</code>)
<code>line_terminator</code>	caractère de fin de ligne
<code>quotechar</code>	Caractère utilisé pour mettre les champs entre <i>quotes</i>
<code>chunksize</code>	(entier) nombre de lignes à écrire à la fois
<code>date_format</code>	format de dates pour les objets <code>datetime</code>

Admettons que nous souhaitons exporter le contenu du dataframe `chomage` vers un fichier CSV dont les champs sont séparés par des points-virgules, et en n'exportant pas l'index :

```
chomage = pd.DataFrame(
    {"region" : (["Bretagne"]*4 + ["Corse"]*2)*2,
     "departement" : ["Cotes-d'Armor", "Finistere",
                      "Ille-et-Vilaine", "Morbihan",
                      "Corse-du-Sud", "Haute-Corse"]*2,
     "annee" : np.repeat([2011, 2010], 6),
     "ouvriers" : [8738, 12701, 11390, 10228, 975, 1297,
```

```

            8113, 12258, 10897, 9617, 936, 1220],
    "ingenieurs" : [1420, 2530, 3986, 2025, 259, 254,
                    1334, 2401, 3776, 1979, 253, 241]
})
print(chomage)

```

	region	departement	annee	ouvriers	ingenieurs
## 0	Bretagne	Cotes-d'Armor	2011	8738	1420
## 1	Bretagne	Finistere	2011	12701	2530
## 2	Bretagne	Ille-et-Vilaine	2011	11390	3986
## 3	Bretagne	Morbihan	2011	10228	2025
## 4	Corse	Corse-du-Sud	2011	975	259
## 5	Corse	Haute-Corse	2011	1297	254
## 6	Bretagne	Cotes-d'Armor	2010	8113	1334
## 7	Bretagne	Finistere	2010	12258	2401
## 8	Bretagne	Ille-et-Vilaine	2010	10897	3776
## 9	Bretagne	Morbihan	2010	9617	1979
## 10	Corse	Corse-du-Sud	2010	936	253
## 11	Corse	Haute-Corse	2010	1220	241

Pour l'exportation :

```

chemin = "./fichiers_exemples/chomage.csv"
chomage.to_csv(chemin, decimal=";", index=False)

```

Si on désire que le fichier CSV soit compressé dans un fichier gzip, on le nomme avec l'extention `.csv.gz` et on ajoute la valeur `gzip` au paramètre `compression` :

```

chemin = "./fichiers_exemples/chomage.csv.gz"
chomage.to_csv(chemin, decimal=";", index=False, compression="gzip")

```

10.16.1.1.2 Vers un fichier HDF5 Pour enregistrer les données d'un dataframe dans un fichier HDF5 utilisant `HDFStore`, `pandas` propose la méthode `to_hdf()` qui fonctionne de manière similaire à la fonction `to_csv()` (cf. Section @ref(pandas-export_csv)). Make sure to install the module `tables` first (`pip install tables`).

Il est nécessaire de spécifier le paramètre `path_or_buf` pour indiquer le chemin et le paramètre `key` pour identifier l'objet à enregistrer dans le fichier.

La syntaxe est la suivante :

```
chemin = "./fichiers_exemples/chomage.h5"
chomage.to_hdf(chemin, key="base_chomage", index=False)

## ValueError: numpy.dtype size changed, may indicate binary
## incompatibility. Expected 96 from C header, got 88 from
## PyObject
```

10.17 Importation des données

`pandas` propose de nombreuses fonctions pour importer des données. Dans cette version des notes de cours, nous allons en aborder 3 : `read_csv()`, pour lire des fichiers CSV ; `read_excel()`, pour lire des fichiers Excel ; et `read_hdf()` pour lire des fichiers HDF5.

Dans la prochaine version, des ajouts sur `read_html()`, `read_fwf()`, `read_stata()`, `read_json()`.

10.17.1 Fichiers CSV

Pour importer des données depuis un fichier CSV, `pandas` propose la fonction `read_csv()` :

```
chemin = "./fichiers_exemples/chomage.csv"
chomage = pd.read_csv(chemin, decimal=";")
```

Il est possible de fournir une URL pointant vers un fichier CSV comme chemin, la fonction `read_csv()`.

Parmi les paramètres que l'on utilise fréquemment :

- `sep`, `delimiter` : séparateur de champs ;
- `decimal` : séparateur de décimales ;
- `header` : numéro(s) de ligne(s) à utiliser comme en-tête des données ;
- `skiprows` : numéro(s) de ligne(s) à sauter au début ;
- `skipfooter` : numéro(s) de ligne(s) à sauter à la fin ;
- `nrows` : nombre de ligne à lire ;
- `na_values` : chaînes de caractères supplémentaires à considérer comme valeurs manquantes (en plus de `#N/A`, `#N/A N/A`, `#NA`, `-1.#IND`, `-1.#QNAN`, `-NaN`, `-nan`, `1.#IND`, `1.#QNAN`, `N/A`, `NA`, `NULL`, `NaN`, `n/a`, `nan`, `null`) ;

- `quotechar` : caractère de *quote* ;
- `encoding` : encodage des caractères (défaut `utf-8`).

10.17.2 Fichiers Excel

Pour importer des fichiers Excel, `pandas` propose la fonction `read_excel()`.

```
chemin = "./fichiers_exemples/chomage.xlsx"
chomage = pd.read_excel(chemin, skiprows=2, header=1, sheet_name = 1)
```

```
## ImportError: Missing optional dependency 'openpyxl'. Use
    pip or conda to install openpyxl.
```

```
print(chomage)
```

	region	departement	annee	ouvriers	ingenieurs
## 0	Bretagne	Cotes-d'Armor	2011	8738	1420
## 1	Bretagne	Finistere	2011	12701	2530
## 2	Bretagne	Ille-et-Vilaine	2011	11390	3986
## 3	Bretagne	Morbihan	2011	10228	2025
## 4	Corse	Corse-du-Sud	2011	975	259
## 5	Corse	Haute-Corse	2011	1297	254
## 6	Bretagne	Cotes-d'Armor	2010	8113	1334
## 7	Bretagne	Finistere	2010	12258	2401
## 8	Bretagne	Ille-et-Vilaine	2010	10897	3776
## 9	Bretagne	Morbihan	2010	9617	1979
## 10	Corse	Corse-du-Sud	2010	936	253
## 11	Corse	Haute-Corse	2010	1220	241

Parmi les paramètres fréquemment utilisés :

- `header` : numéro de ligne à utiliser comme en-tête ;
- `sheet` : nom ou numéro de feuille (attention à l'index qui commence à 0) ;
- `skiprows` : nombre de lignes à sauter au début ;
- `thousands` : séparateur de milliers.

10.17.3 Fichiers HDF5

```
chemin = "./fichiers_exemples/chomage.h5"
print(pd.read_hdf(chemin, "base_chomage"))

## ValueError: numpy.dtype size changed, may indicate binary
## incompatibility. Expected 96 from C header, got 88 from
## PyObject
```

10.18 Exercice

Exercice 1 : Importation et exportation

1. Télécharger à la main le fichier csv à l'adresse suivante : <http://egallic.fr/Enseignement/Python/Exercices/donnees/notes.csv> et le placer dans le répertoire courant. Importer son contenu dans Python.
2. Importer à nouveau les données dans Python, mais en fournissant cette fois le l'url directement à la fonction d'importation.
3. À présent, importer le contenu du fichier disponible à l'adresse http://egallic.fr/Enseignement/Python/Exercices/donnees/notes_decim.csv. Le séparateur de champs est un point virgule et le séparateur décimal est une virgule.
4. Importer le contenu du fichier http://egallic.fr/Enseignement/Python/Exercices/donnees/notes_h.csv. Le nom des colonnes n'est pas présent.
5. Importer le contenu du fichier http://egallic.fr/Enseignement/Python/Exercices/donnees/notes_h_s.csv. La première ligne n'est pas à importer.
6. Importer le contenu de la première feuille du fichier Excel <http://egallic.fr/Enseignement/Python/Exercices/donnees/notes.xlsx>.
7. Importer le contenu de la seconde feuille (`notes_h_s`) du fichier Excel disponible ici : <http://egallic.fr/Enseignement/Python/Exercices/donnees/notes.xlsx>. La première ligne est un commentaire à ne pas considérer durant l'importation.
8. Exporter le contenu de l'objet contenant les notes de la question précédente au format csv (virgule en séparateur de champs, point en séparateur décimal, ne pas conserver le numéro des lignes).

Exercice 2 : Manipulation de tableaux de données

1. À l'aide de la fonction `read_excel()` de la librairie `pandas`, importer le contenu de la feuille intitulée `notes_2012` du fichier Excel disponible à l'adresse suivante :

http://egallic.fr/Enseignement/Python/Exercices/donnees/notes_etudiants.xlsx et le stocker dans une variable que l'on nommera `notes_2012`.

2. Afficher les 6 premières lignes du jeu de données, puis les dimensions du tableau.
3. Conserver uniquement la colonne `note_stat` du tableau de données `notes_2012` dans un objet que l'on appellera `tmp`.
4. Conserver uniquement les colonnes `num_etudiant`, `note_stat` et `note_macro` dans un objet nommé `tmp`.
5. Remplacer le contenu de `tmp` par les observations de `notes_2012` pour lesquelles l'individu a obtenu une note de stat supérieure (strictement) à 10.
6. Remplacer le contenu de `tmp` par les observations de `notes_2012` pour lesquelles l'individu a obtenu une note de stats comprise dans l'intervalle (10, 15).
7. Regarder s'il y a des doublons dans le tableau de données `notes_2012`; le cas échéant, les retirer du tableau.
8. Afficher le type des données de la colonne `num_etudiant`, puis afficher le type de toutes les colonnes de `notes_2012`.
9. Ajouter au tableau `notes_2012` les colonnes suivantes :
 - (a) `note_stat_maj` : la note de stat (`note_stat`) majorée d'un point,
 - (b) `note_macro_maj` : la note de macro (`note_macro`) majorée de trois points (le faire en deux étapes : d'abord deux points en plus, puis un point).
10. Renommer la colonne `year` en `annee`.
11. Depuis le fichier `notes_etudiants.xlsx` (c.f. question 1), importer le contenu des feuilles `notes_2013`, `notes_2014` et `prenoms` et le stocker dans les objets `notes_2013`, `notes_2014` et `prenoms`, respectivement.
12. Empiler le contenu des tableaux de données `notes_2012`, `notes_2013` et `notes_2014` dans un objet que l'on nommera `notes`.
13. Fusionner les tableaux `notes` et `prenoms` à l'aide d'une jointure gauche, de manière à rajouter les informations contenues dans le tableau `prenoms` aux observations de notes. La jointure doit se faire par le numéro d'étudiant et l'année, l'objet final viendra remplacer le contenu de notes.
14. Trier le tableau `notes` par années croissantes et notes de macro décroissantes.
15. Créer une colonne `apres_2012` qui prend la valeur `True` si l'observation concerne une note attribuée après 2012.
16. En effectuant des regroupements sur le dataframe `notes` calculer :
 - (a) la moyenne et l'écart-type annuels des notes pour chacune des deux matières,

- (b) la moyenne et l'écart-type annuels et par sexe des notes pour chacune des deux matières.

Chapitre 11

Visualisation de données

Dans ce chapitre, nous allons explorer les rudiments de la visualisation de données avec la librairie `Matplotlib`.

Pour le moment, ces notes ne parleront pas des graphiques dynamiques que l'on peut réaliser en lien avec des librairies JavaScript, comme D3.js. Dans une prochaine version également, nous verrons comment réaliser des graphiques avec `seaborn` (<https://seaborn.pydata.org/>).

Pour avoir accès rapidement à un type de graphique que l'on souhaite réaliser, on peut se référencer à cette excellente galerie : <https://python-graph-gallery.com/>.

Les adeptes du logiciel et langage de programmation R seront heureux de pouvoir retrouver une grammaire graphique comme celle proposée par le *package* R `ggplot2` introduit par Hadley Wickham. En effet, il existe une librairie Python nommée `ggplot` : <http://ggplot.yhathq.com/>.

Pour explorer graphiquement ses données, il peut être intéressant d'investir un peu de temps dans la librairie `Altair` (<https://altair-viz.github.io/>). Pour une introduction en vidéo : <https://www.youtube.com/watch?v=aRxahWy-ul8>.

11.1 Graphiques avec matplotlib

Pour utiliser les fonctionnalités offertes par `matplotlib` (<https://matplotlib.org/>), il est nécessaire de charger certains modules. Le plus commun est le sous-module `pyplot`, auquel on attribue fréquemment l'alias `plt` :

```
import matplotlib.pyplot as plt
```

Pour réaliser un graphique avec la fonction `pyplot`, on commence par créer une figure en définissant sa zone, puis on ajoute et / ou modifie ses éléments à l'aide de fonctions offertes par `pyplot`.

Pour illustrer les fonctionnalités de `matplotlib`, nous allons avoir besoin de générer des valeurs, à l'aide de la librairie `numpy`, que l'on charge :

```
import numpy as np
```

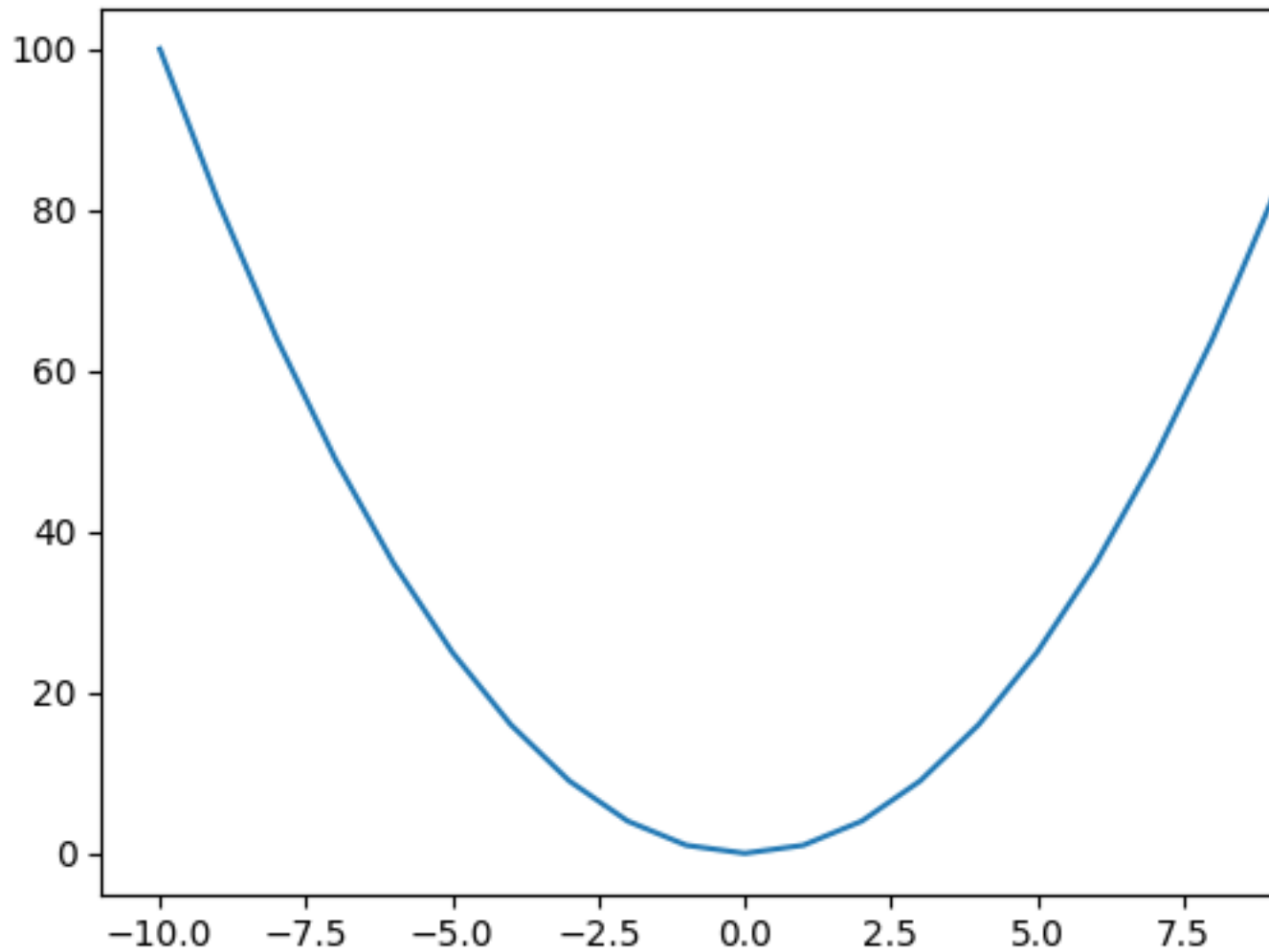
11.1.1 Géométries

11.1.1.1 Lignes

Pour tracer des lignes sur un repère cartésien, on utilise la fonction `plot()`, à qui on fournit les coordonnées en abscisses et en ordonnées en premiers paramètres. On définit avec le troisième paramètre la géométrie.

Par défaut, la géométrie réalisée est une courbe bleue :

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
plt.plot(x, y)
```

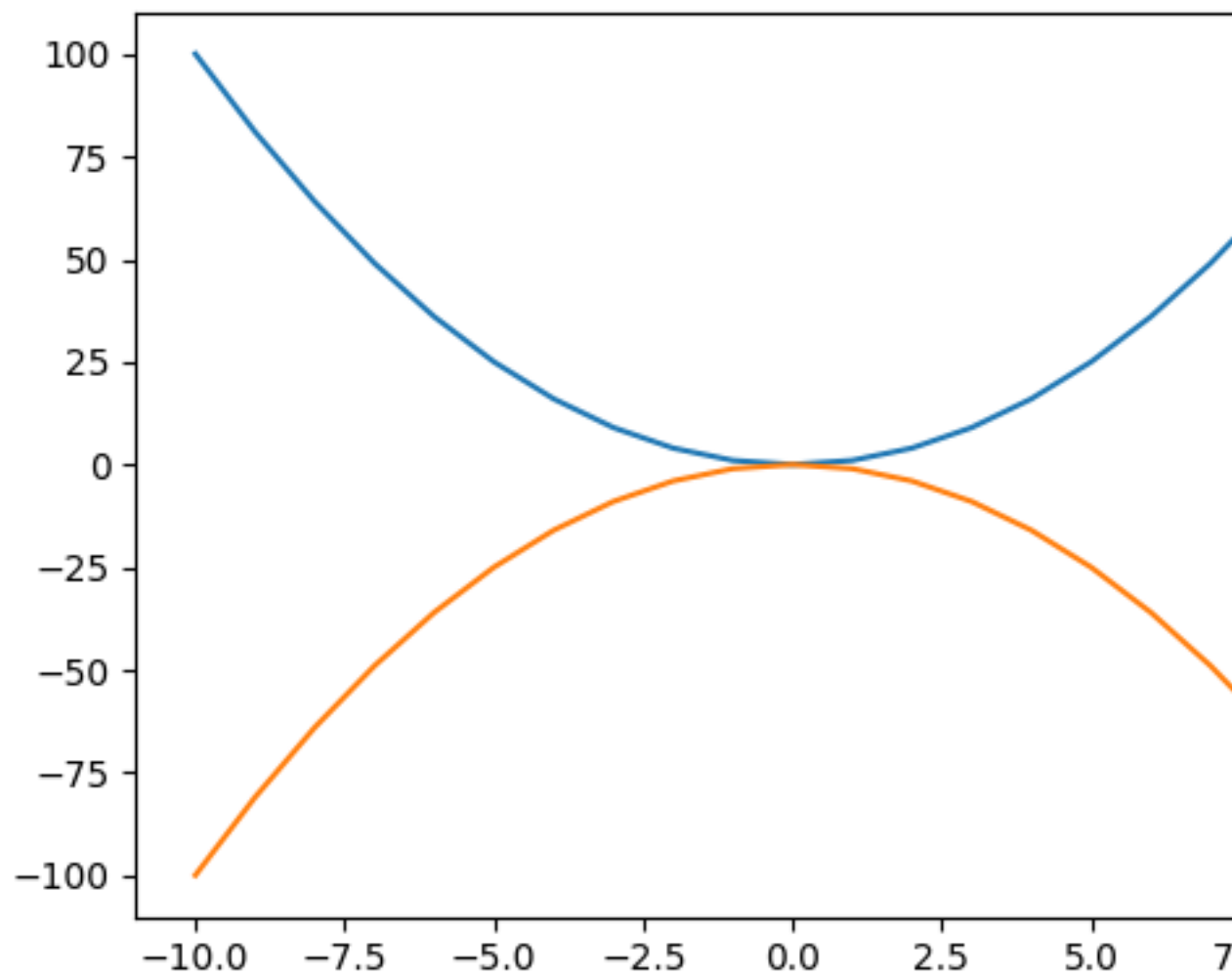


Une fois le graphique affiché, on peut le refermer avec la fonction `close()` :

De la même manière, on peut préciser la géométrie comme suit :

Pour ajouter une courbe sur le graphique, on fait appel plusieurs fois à la fonction `plot()` :

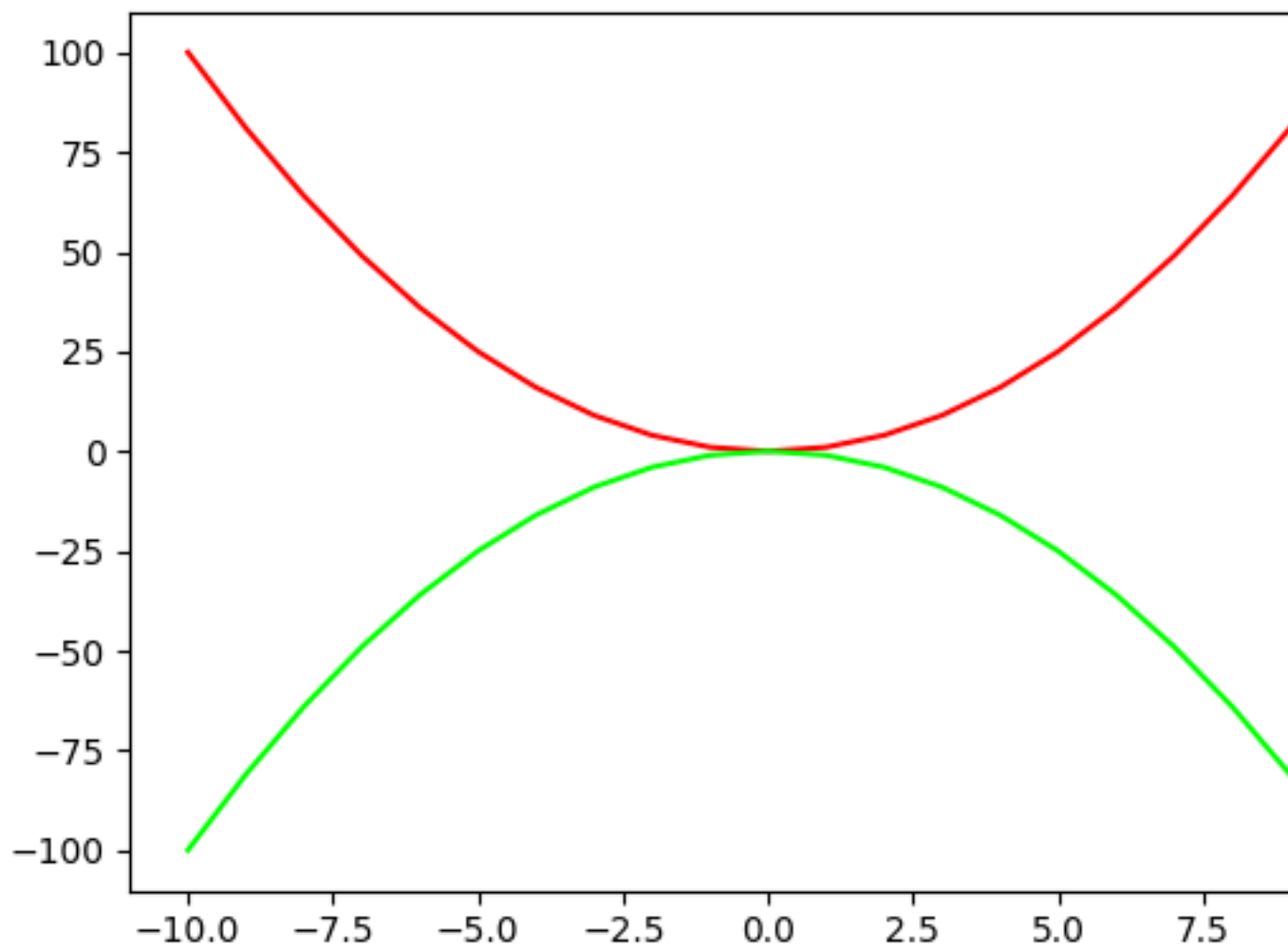
```
y_2 = -x**2  
plt.plot(x, y, "--")  
plt.plot(x, y_2, "--")
```



11.1.1.1.1 Paramètres esthétiques

11.1.1.1.1 Couleur de lignes Pour modifier la couleur d'une ligne, on utilise le paramètre `color` :

```
plt.plot(x, y, color="red")  
plt.plot(x, y_2, color="#00FF00")
```



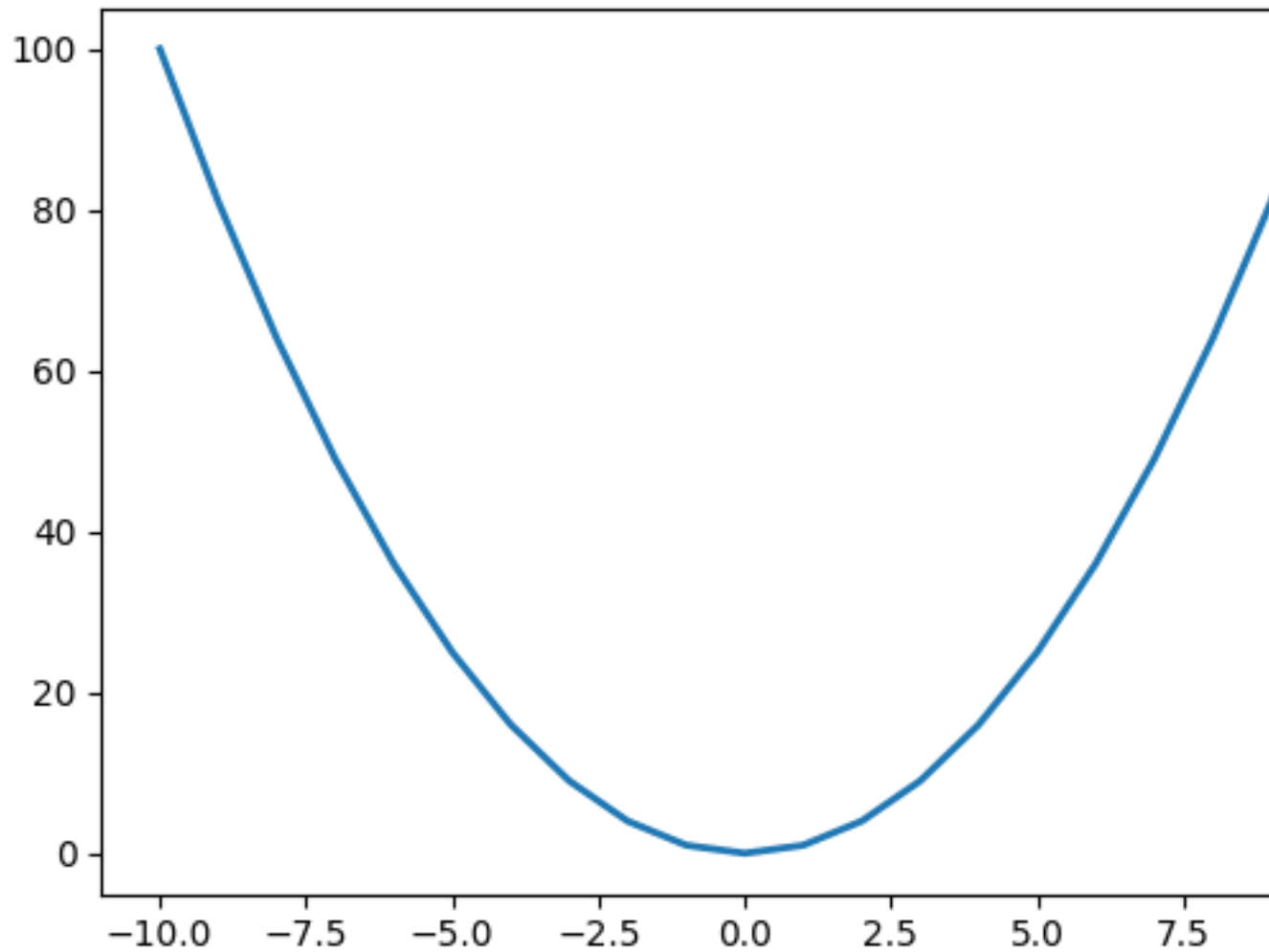
Comme on peut le constater, la référence à la couleur peut se faire en faisant appel à son nom (la liste des couleurs disposant d'un nom est accessibles sur la [documentation de matplotlib](#)). On peut aussi utiliser un code hexadécimal pour faire référence à une couleur.

Remarque 11.1.1

Il peut être intéressant, lorsque l'on choisit des couleurs, de penser à l'utilisation ensuite : est-ce pour l'écran ? Pour l'impression en niveaux de gris ? On peut également se demander si le choix effectué ne gênera pas la compréhension pour les daltoniens (qui sont environ 4% en France). Le site web [Color Brewer](#) propose des choix de couleurs en fonctions de caractéristiques souhaitées comme celles mentionnées.

11.1.1.1.1.2 Épaisseur des lignes L'épaisseur des lignes peut être modifiée à l'aide du paramètre `linewidth`, à qui l'on fournit une valeur numérique :

```
plt.plot(x, y, linewidth = 2)
```



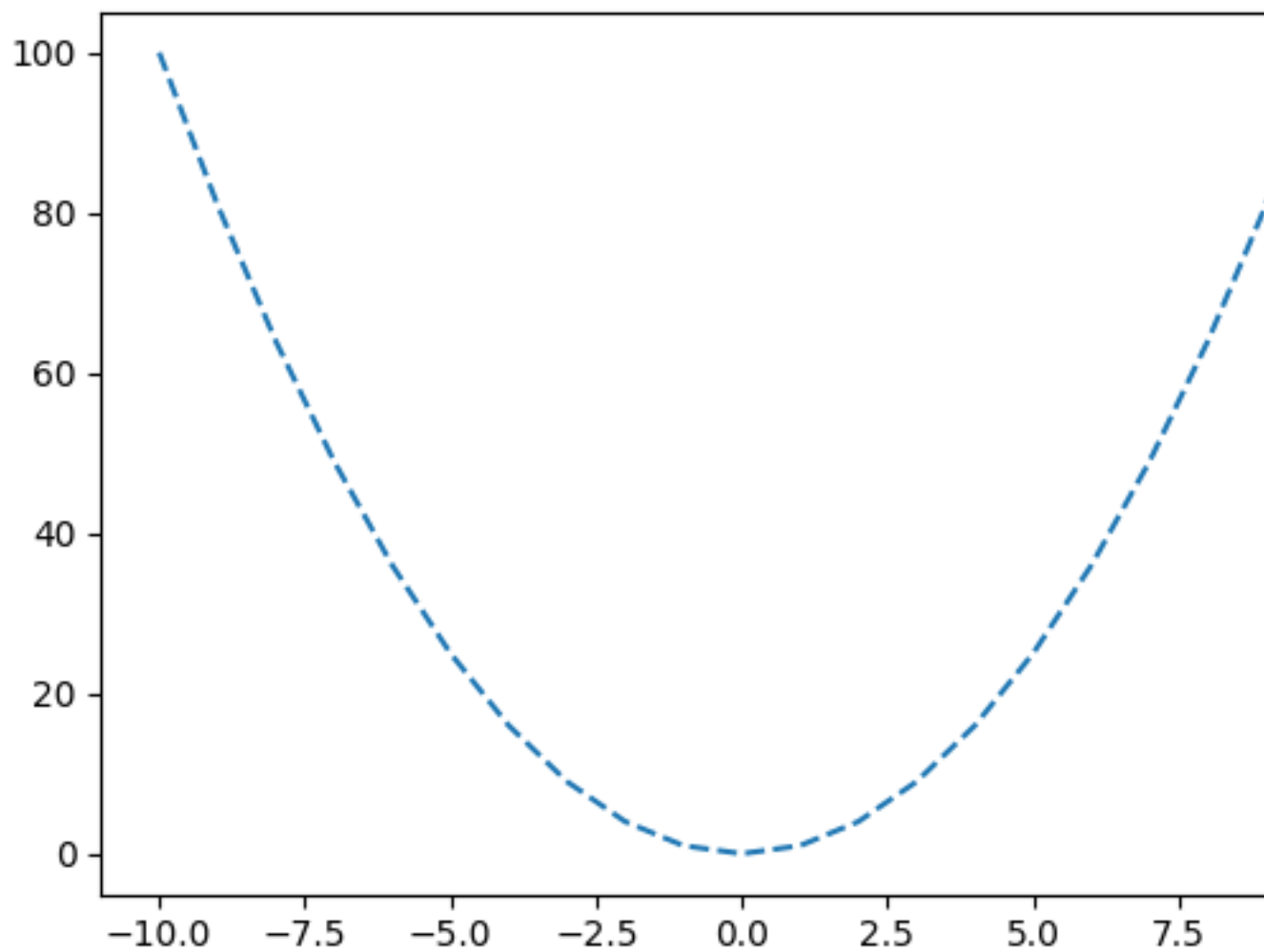
11.1.1.1.1.3 Type de lignes Pour changer de type de ligne, on modifie le troisième paramètre de la fonction. On l'a vu, par défaut, une ligne est tracée, ce qui revient à indiquer comme troisième paramètre : `'-'`. Le Tableau 11.1 indique les différents format possibles pour la ligne.

Table 11.1 – Formats des lignes

Valeur	Description
-	Ligne pleine
--	Tirets
-.	Points et tirets
:	Pointillés

Par exemple, pour avoir une interpolation linéaire effectuée entre nos points avec une représentation graphique effectuée à l'aide de tirets :

```
plt.plot(x, y, "--")
```

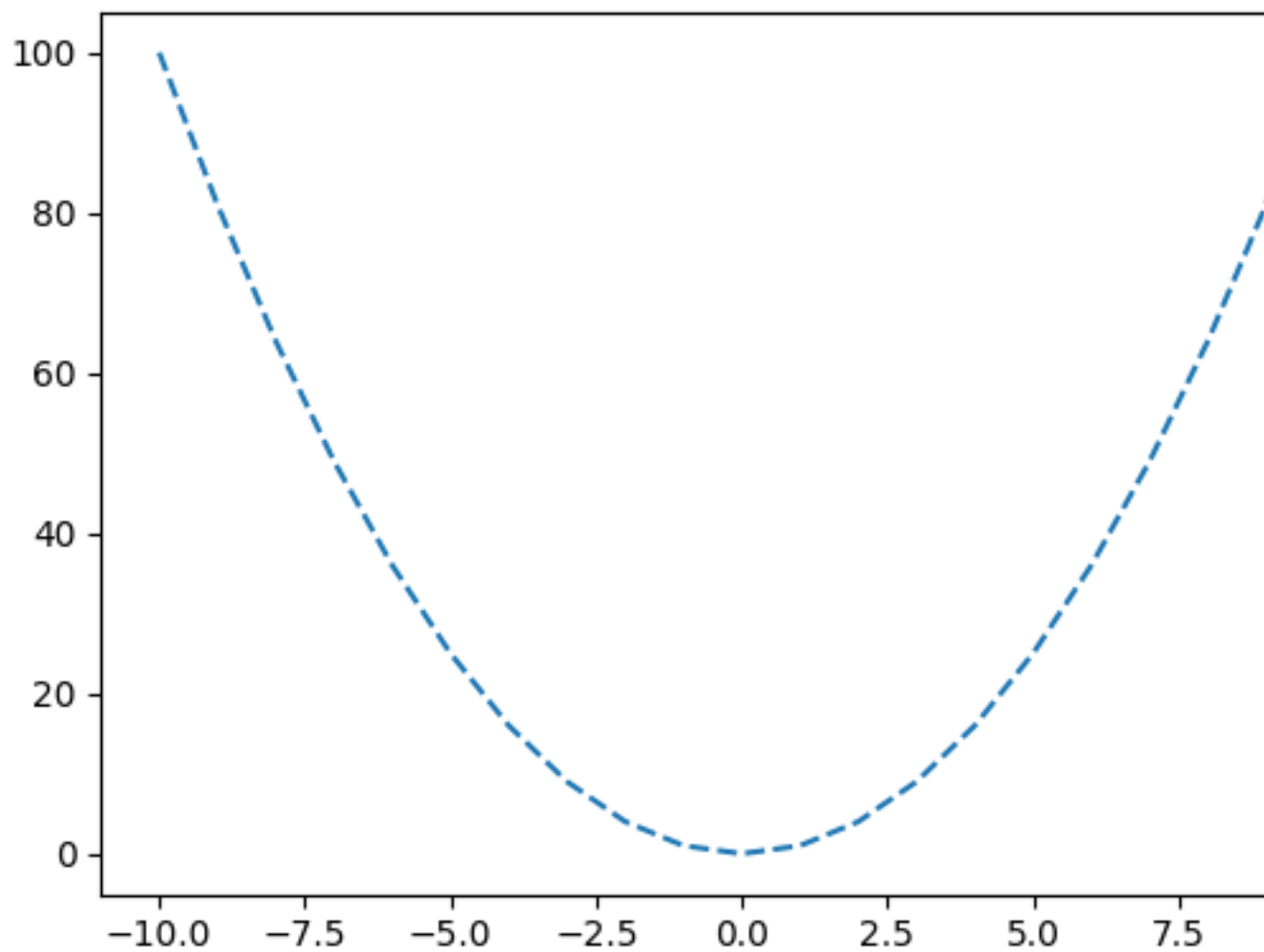


On peut aussi spécifier le type de ligne à l'aide du paramètre `linestyle`, en lui indiquant une des valeurs renseignées dans le Tableau 11.2

Table 11.2 – Formats des lignes via le paramètre `linestyle`

Valeur	Description
- ou <code>solid</code>	Ligne pleine
-- ou <code>dashed</code>	Tirets
-. ou <code>dashdot</code>	Points et tirets
: ou <code>dotted</code>	Pointillés
<code>None</code>	Aucune ligne de tracée

```
plt.plot(x, y, linestyle="dashed")
```



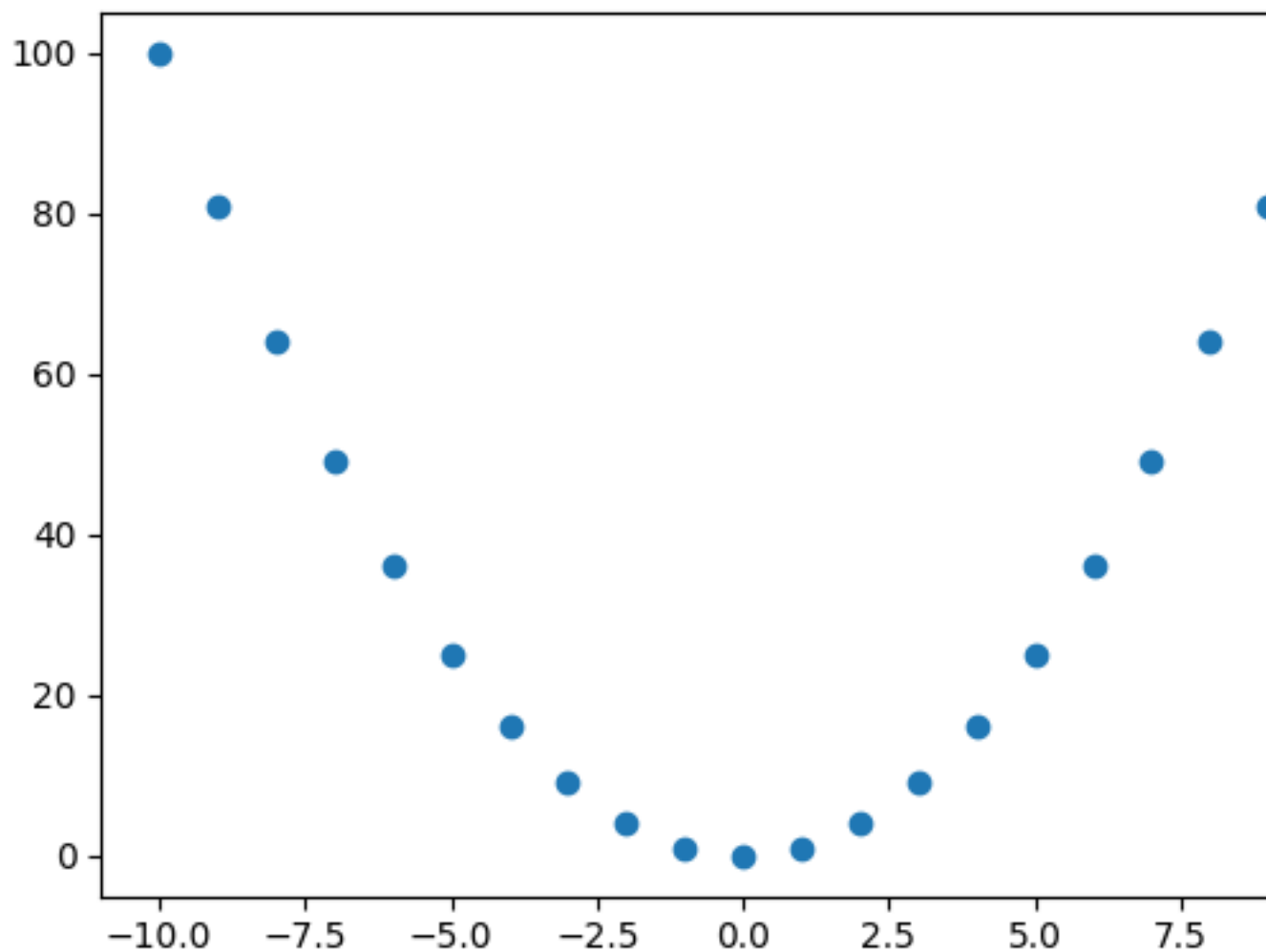
11.1.1.1.1.4 Marqueurs Le Tableau 11.3 indique quant à lui des formats que l'on peut spécifier comme marqueurs à chaque point présent sur la courbe.

Table 11.3 – Formats des lignes

Valeur	Description
.	Points
,	Pixels
o	Cercles vides
v	Triangles pointant vers le bas
^	Triangles pointant vers le haut
<	Triangles pointant vers la gauche
>	Triangles pointant vers la droite
1	'tri_down'
2	'tri_up'
3	'tri_left'
4	'tri_right'
s	Carré
p	Pentagone
*	Astérisque
h	Hexagone 1
H	Hexagone 2
+	Symbole plus
x	Symbole multiplier
D	Losange
d	Losange fin
	Ligne verticale
-	Ligne horizontale

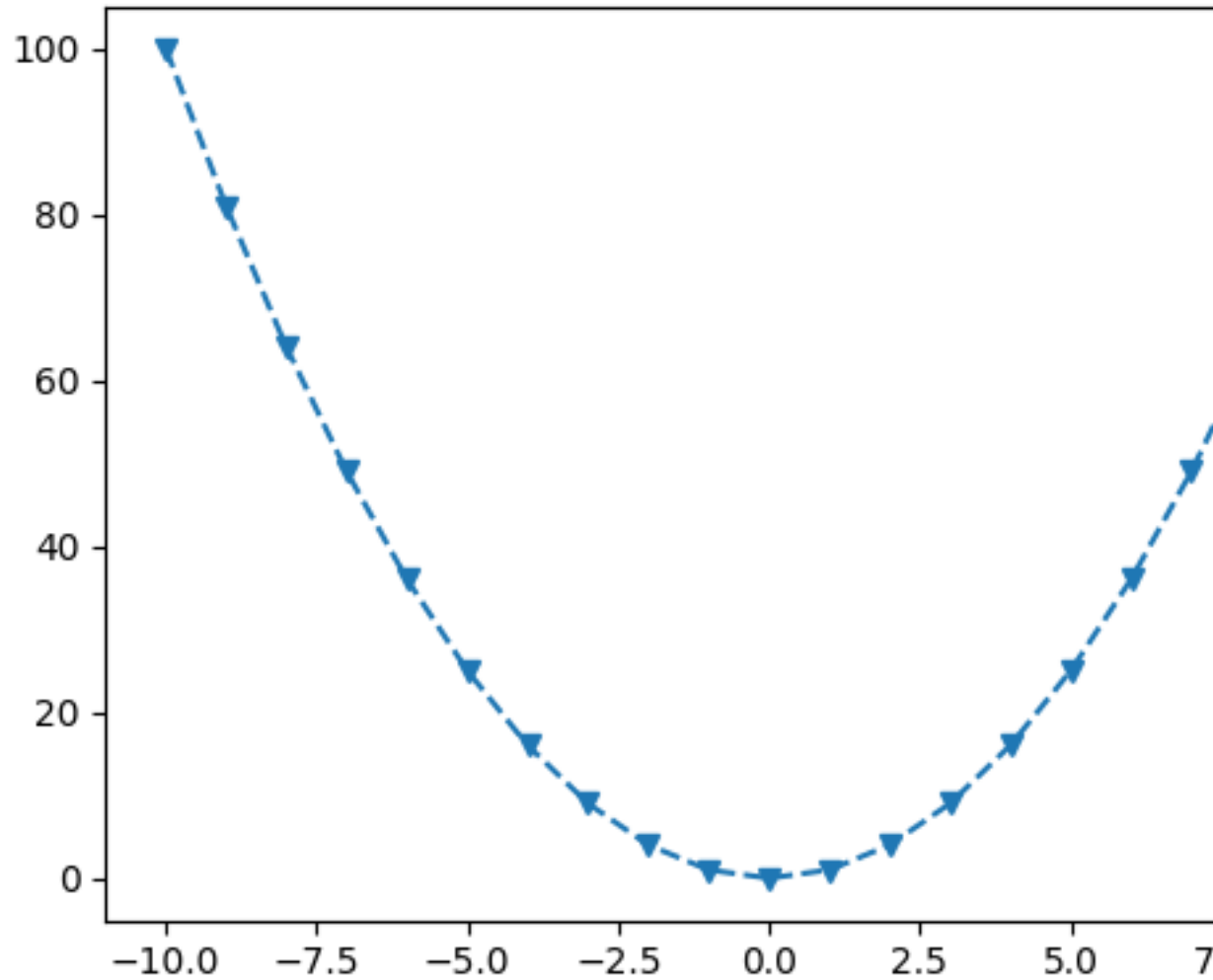
Par exemple, avec des cercles vides :

```
plt.plot(x, y, "o")
```

On peut noter qu'il est possible de combiner les types de lignes du Tableau 11.1 avec des types de marqueurs du Tableau 11.3 :

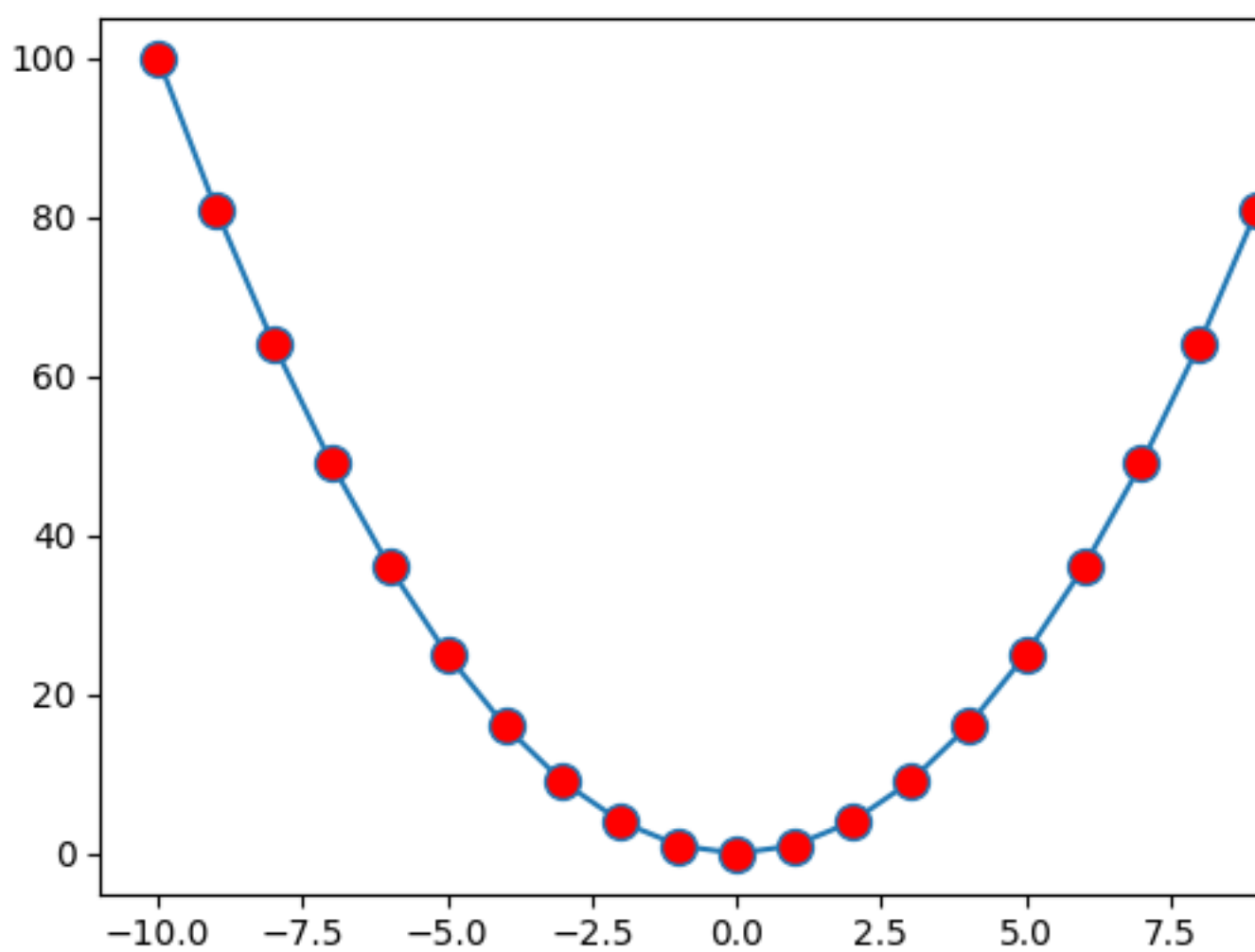
```
plt.plot(x, y, "--v")
```



Pour contrôler de manière plus précise les marqueurs, on peut utiliser les paramètres suivants :

- `marker` : renseigne le type de marqueur (c.f. Tableau 11.3);
- `markerfacecolor` : la couleur désirée pour les marqueurs;
- `markersize` : taille des marqueurs.

```
plt.plot(x, y, marker="o", markerfacecolor = "red", markersize = 10)
```



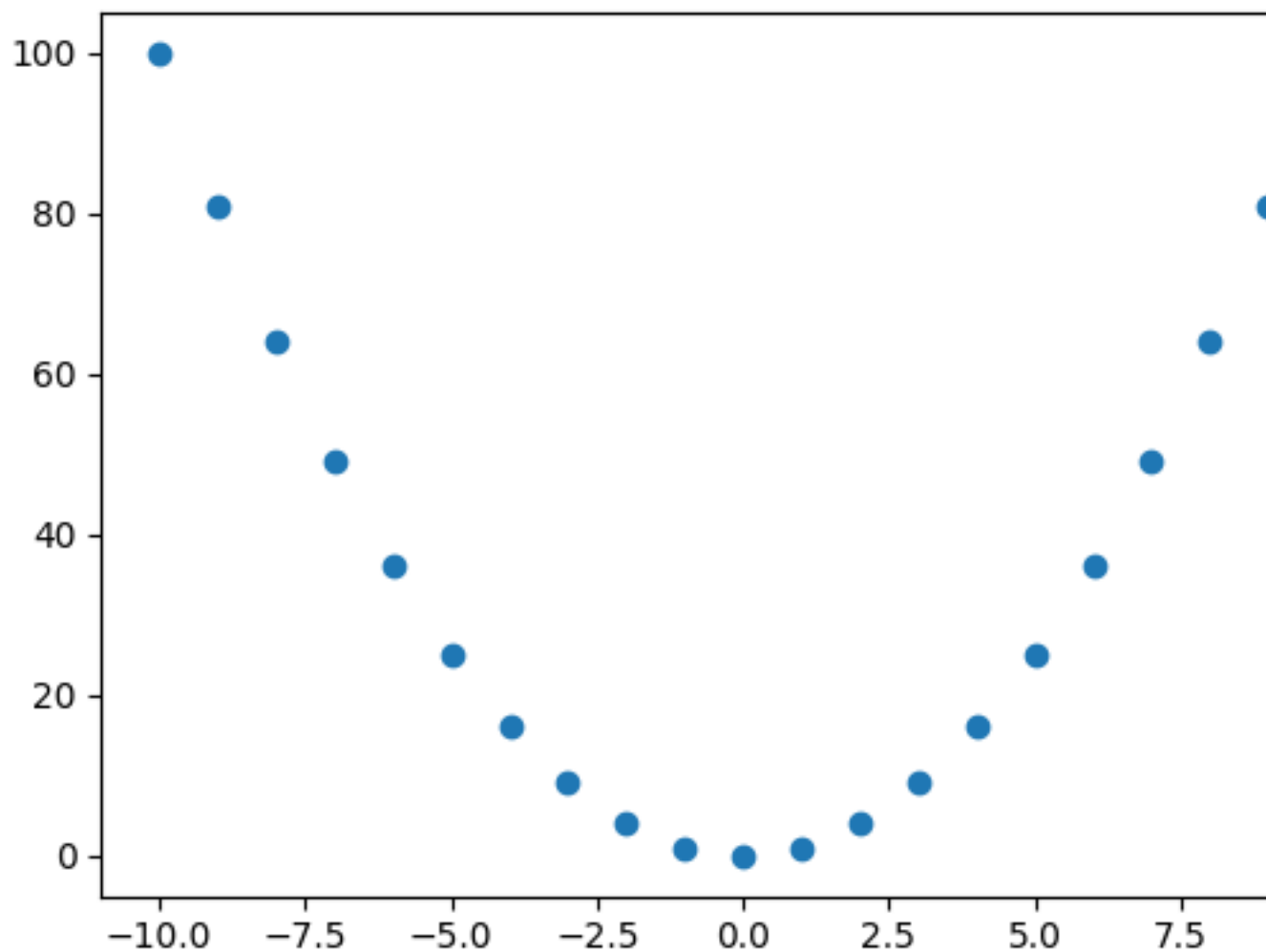
11.1.1.2 Nuage de points

Un des graphiques que l'on rencontre très fréquemment est le nuage de points. Pour en réaliser un, on peut faire appel à la fonction `scatter()`, à qui l'on indique les coordonnées (x,y) des points ainsi que quelques paramètres optionnels de forme ou d'esthétisme.

Remarque 11.1.2

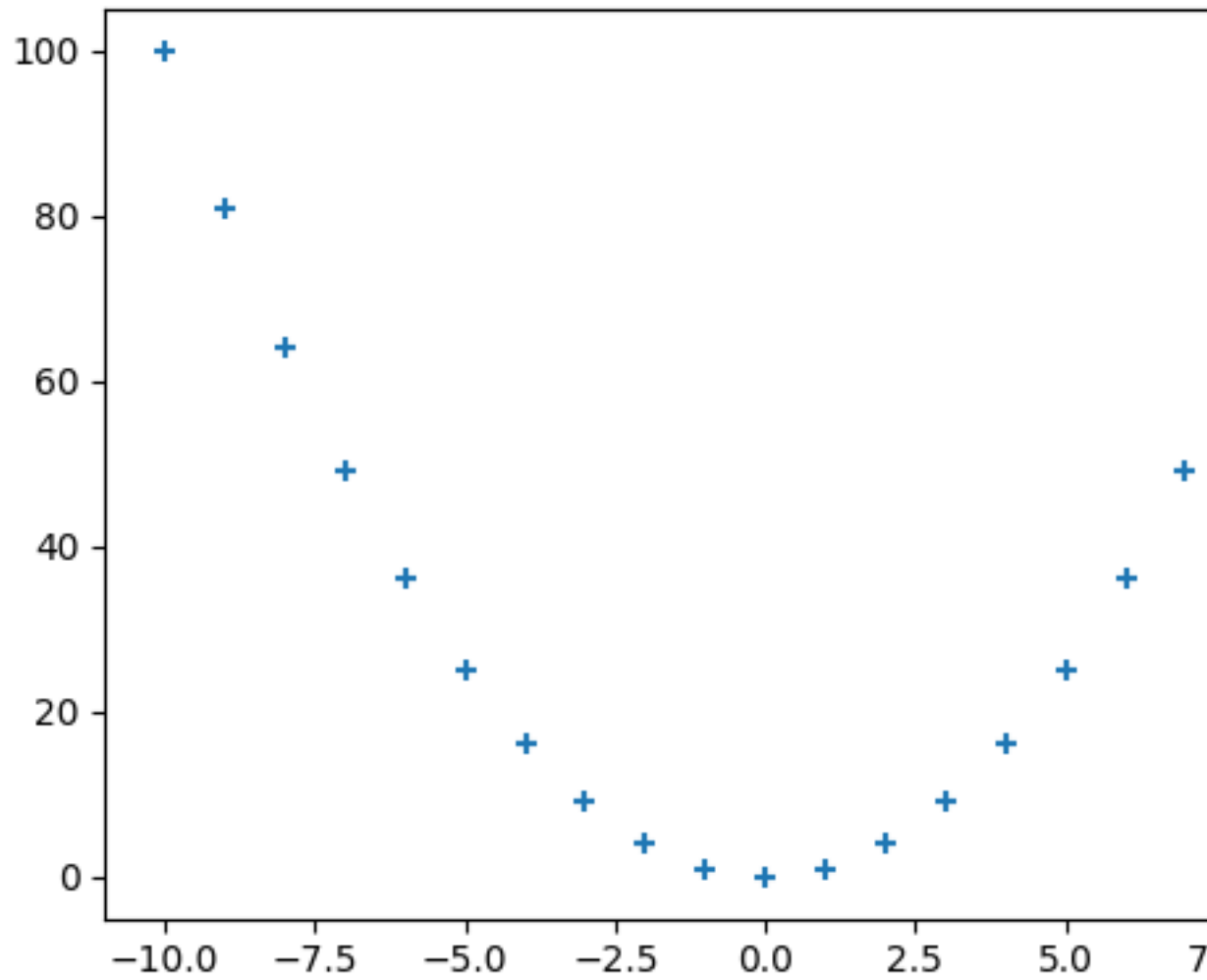
[La documentation en ligne](#) de la fonction `scatter()` mentionne que la fonction `plot()` (c.f. Section 11.1.1.1) est plus rapide pour effectuer des nuages de points dans lesquels la couleur ou la taille des points de varie.

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
plt.scatter(x, y)
```



Pour changer la forme des marqueurs, on l'indique via le paramètre `marker` (c.f. Tableau 11.3 pour les valeurs possibles) :

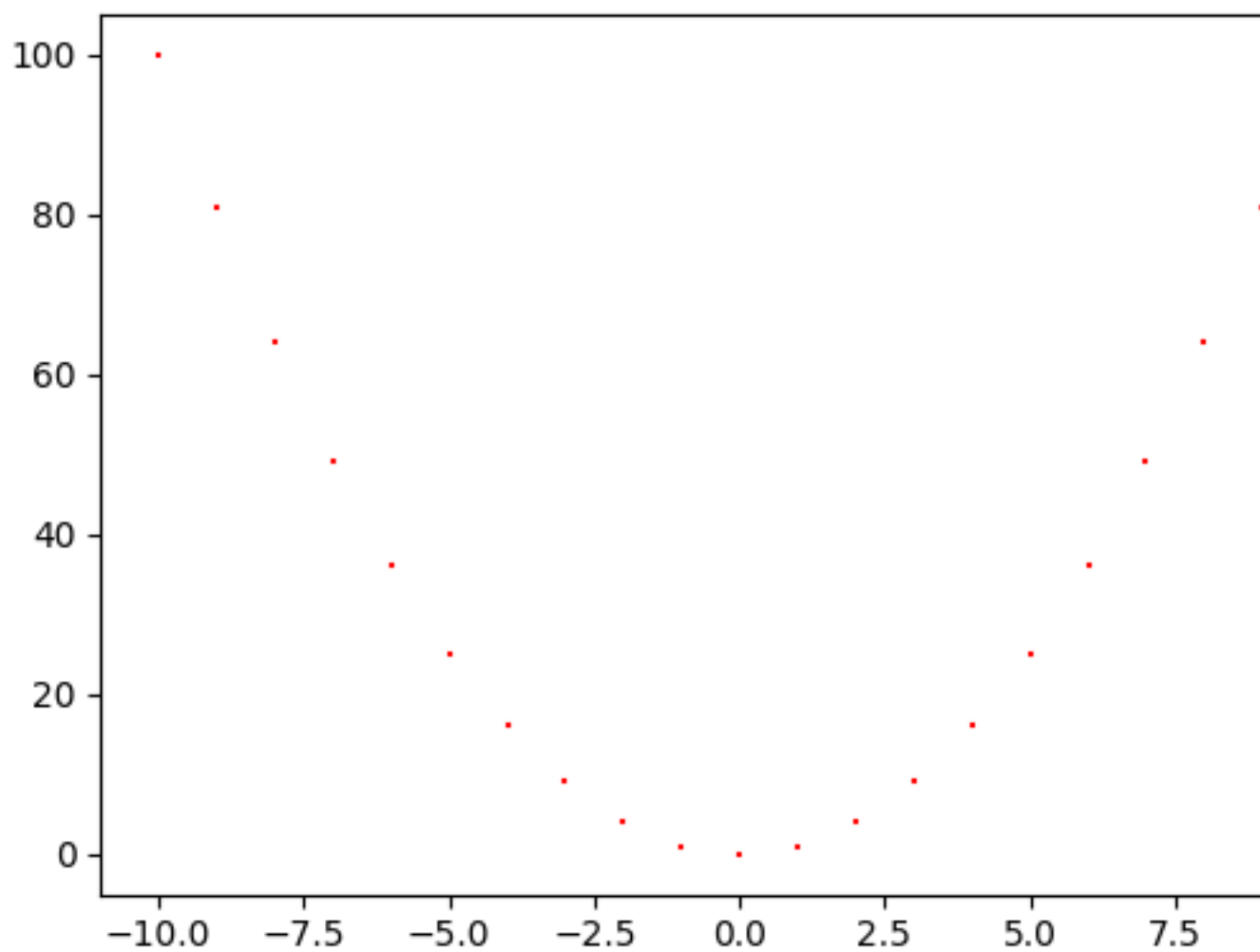
```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
plt.scatter(x, y, marker="+")
```



11.1.1.3 Taille et couleur

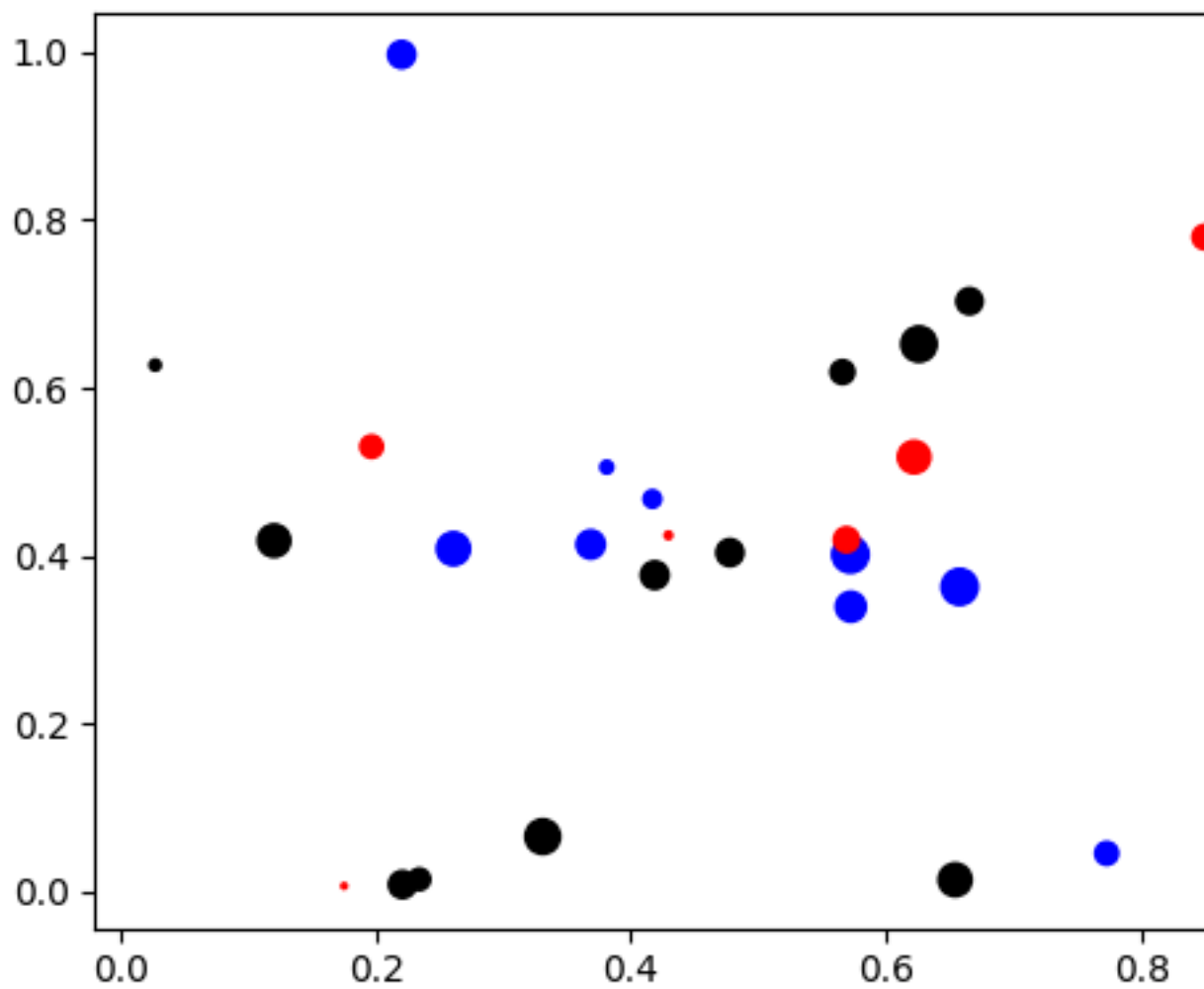
La taille des points est ajustable via le paramètre `s`, tandis que la couleur se modifie via le paramètre `color` (ou par son alias `c`) :

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
plt.scatter(x, y, marker="+", color = "red", s = 2)
```



On peut associer une couleur et une taille spécifiques à chaque point :

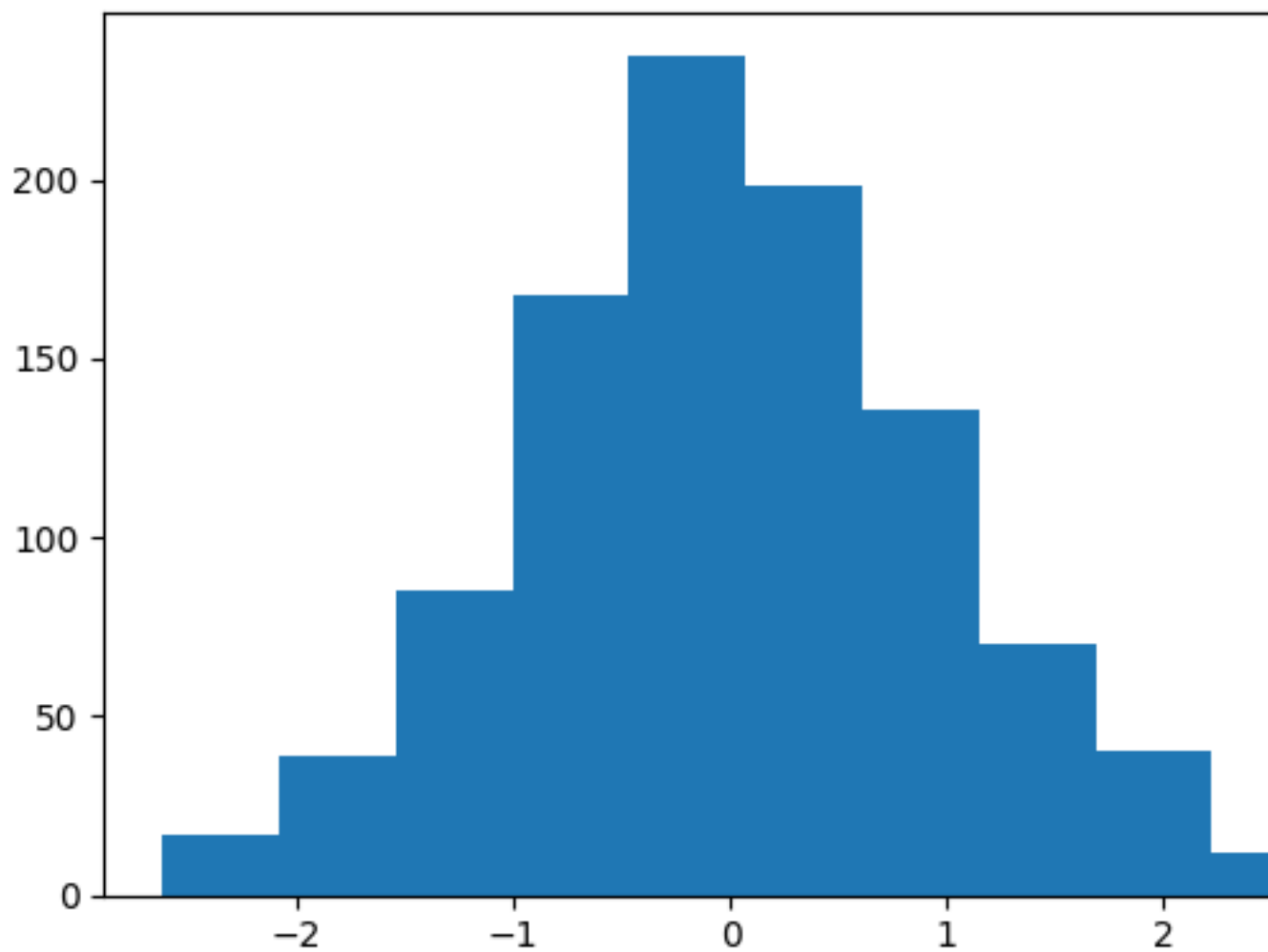
```
x = np.random.rand(30)
y = np.random.rand(30)
z = np.random.rand(30)
couleurs = np.random.choice(["blue", "black", "red"], 30)
plt.scatter(x, y, marker="o", color = couleurs, s = z*100)
```



11.1.1.4 Histogrammes

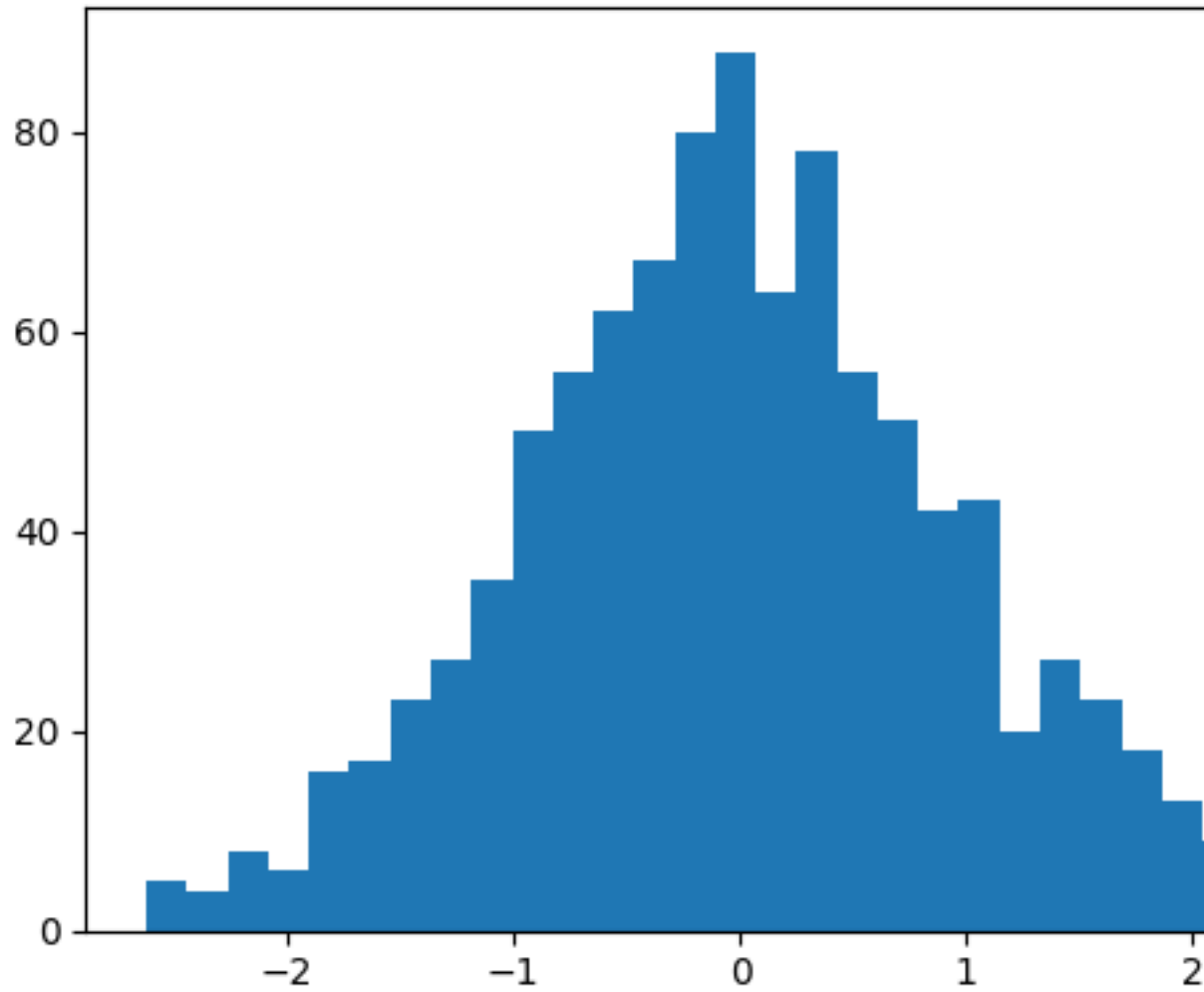
Pour réaliser un histogramme avec `pyplot`, on utilise la fonction `hist()` :

```
x = np.random.randn(1000)  
plt.hist(x)
```



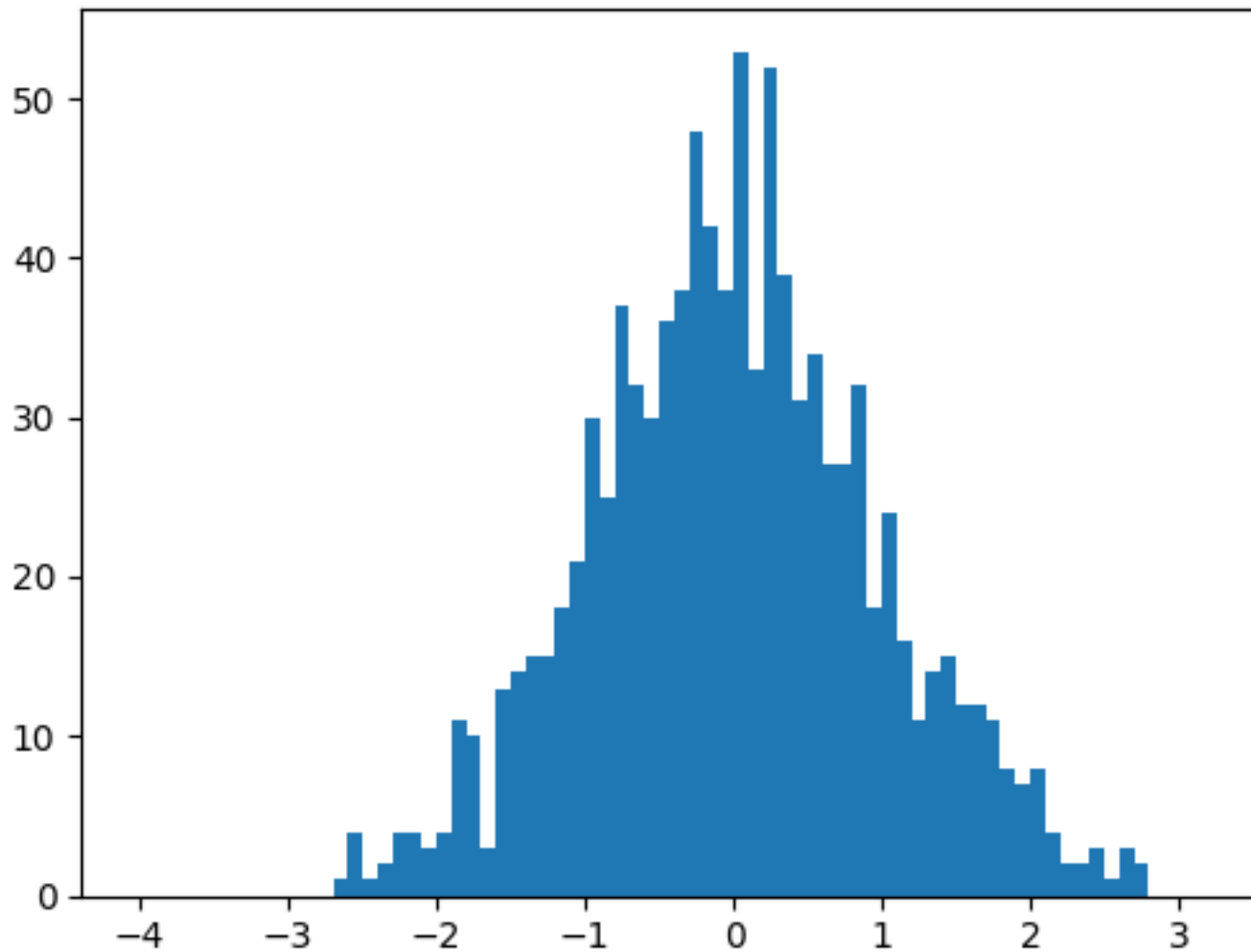
On peut préciser avec le paramètre `bins` soit le nombre de classes, soit leurs bornes :

```
plt.hist(x, bins=30)
```



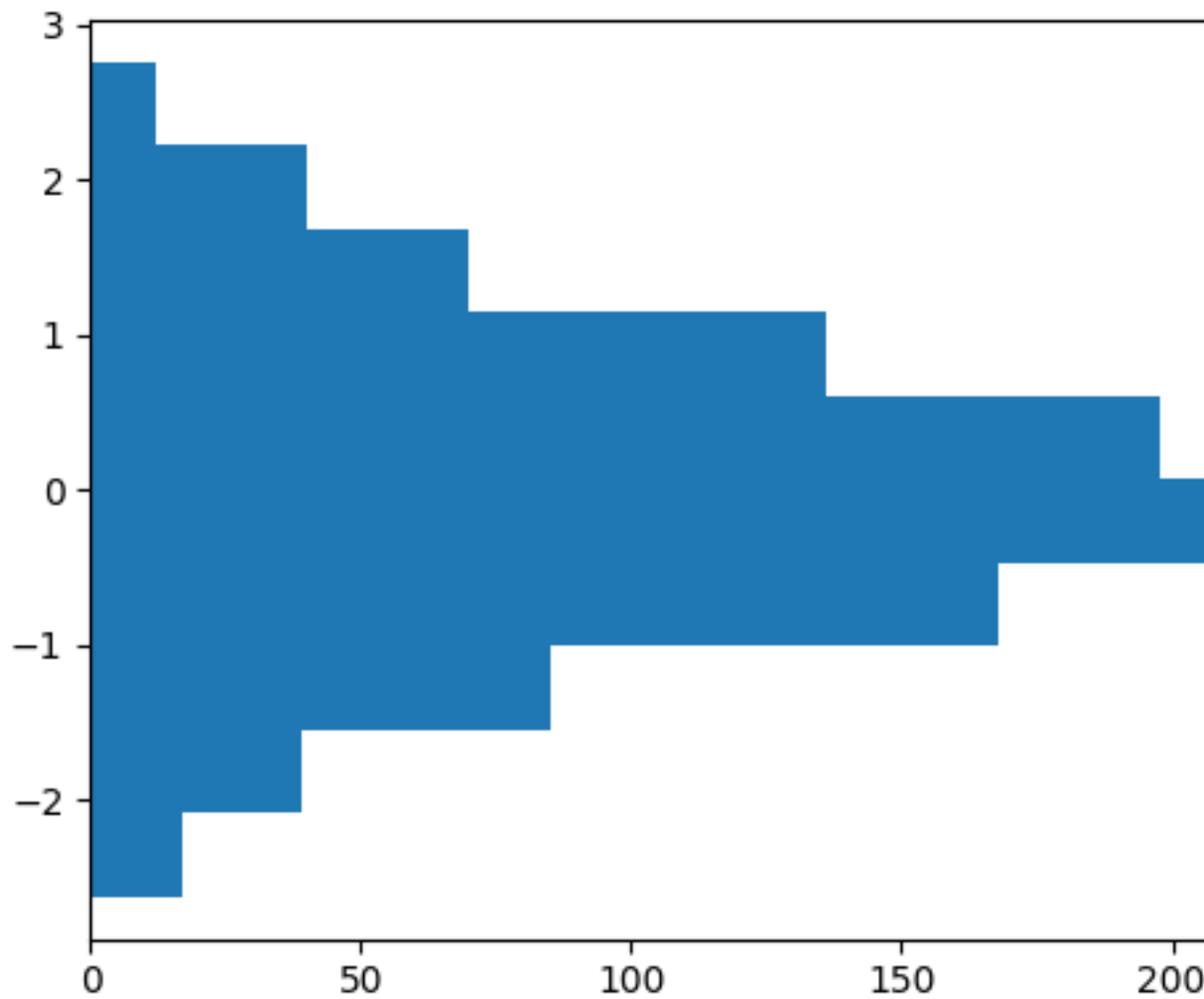
Et avec les bornes :

```
bins = np.arange(-4, 4, .1)  
plt.hist(x, bins=bins)
```



L'orientation se change via le paramètre `orientation`, en indiquant soit `'vertical'` (par défaut), soit `'horizontal'`

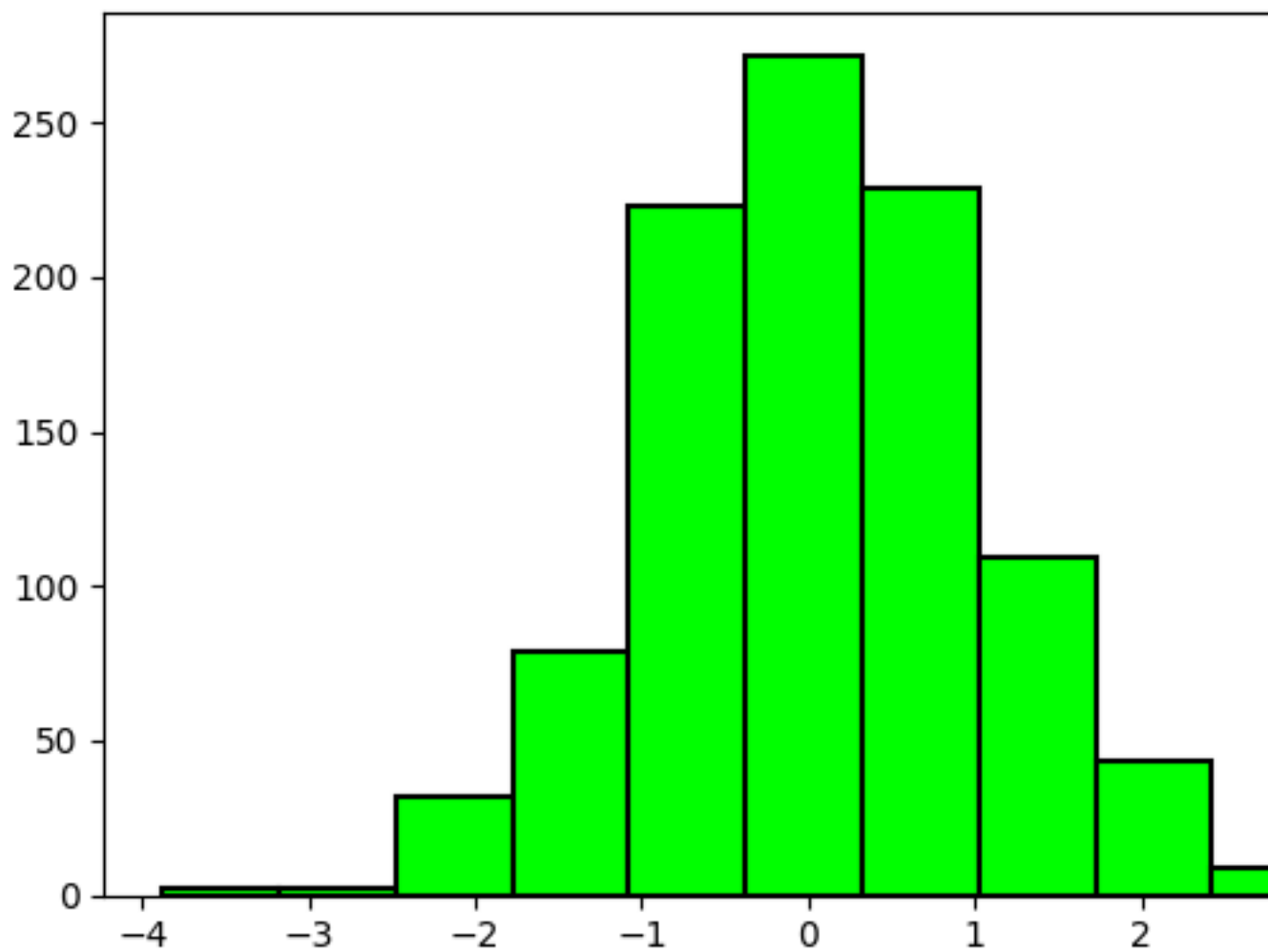
```
plt.hist(x, orientation='horizontal')
```



11.1.1.4.1 Paramètres esthétiques Pour changer la couleur de remplissage, on utilise le paramètre `color` ; pour ajouter une couleur délimitant les barres, on utilise

le paramètre `edgecolor` ; pour définir l'épaisseur du contour, on utilise le paramètre `linewidth` :

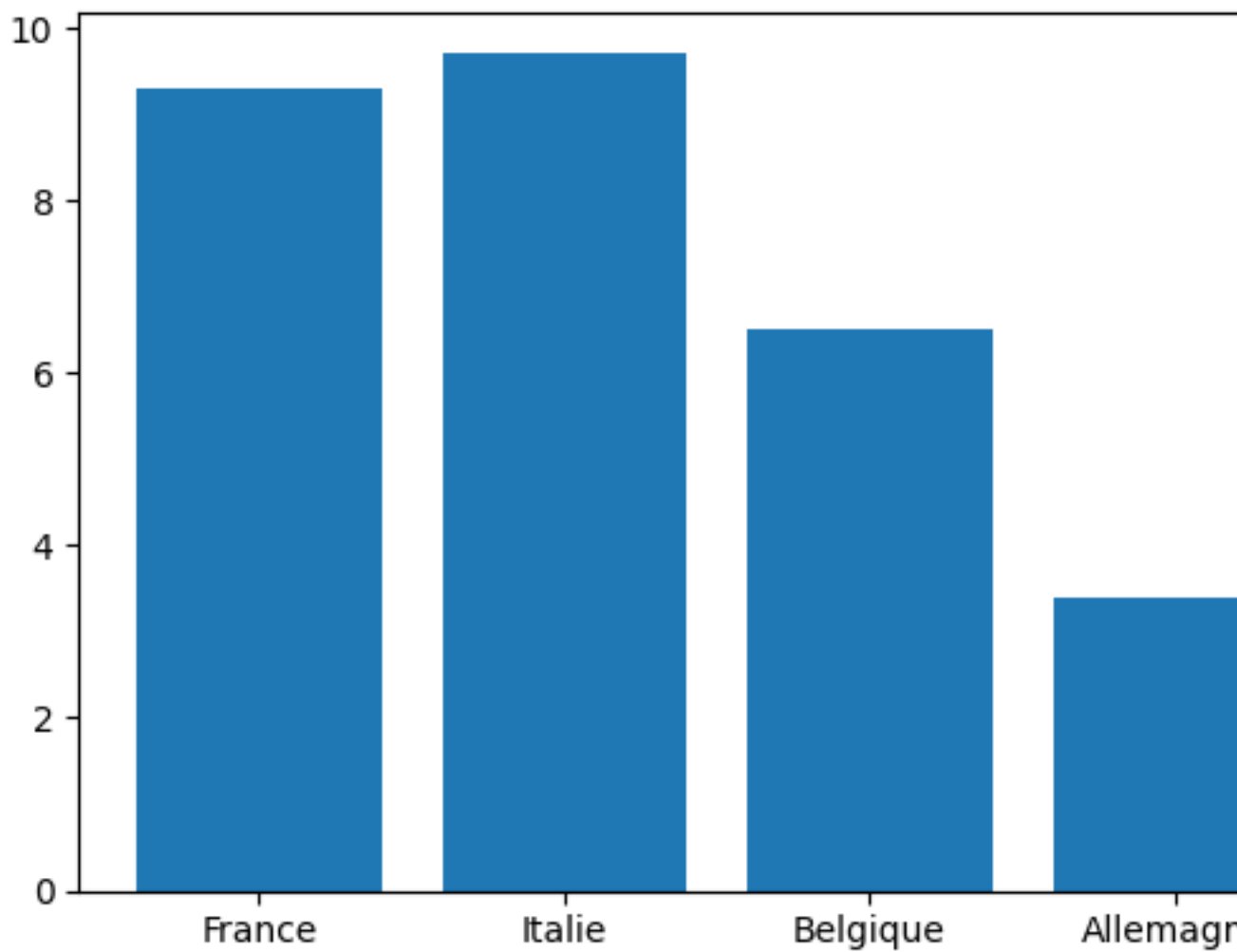
```
x = np.random.randn(1000)
plt.hist(x, color = "#00FF00", edgecolor='black', linewidth=1.5)
```



11.1.1.5 Diagrammes en bâtons

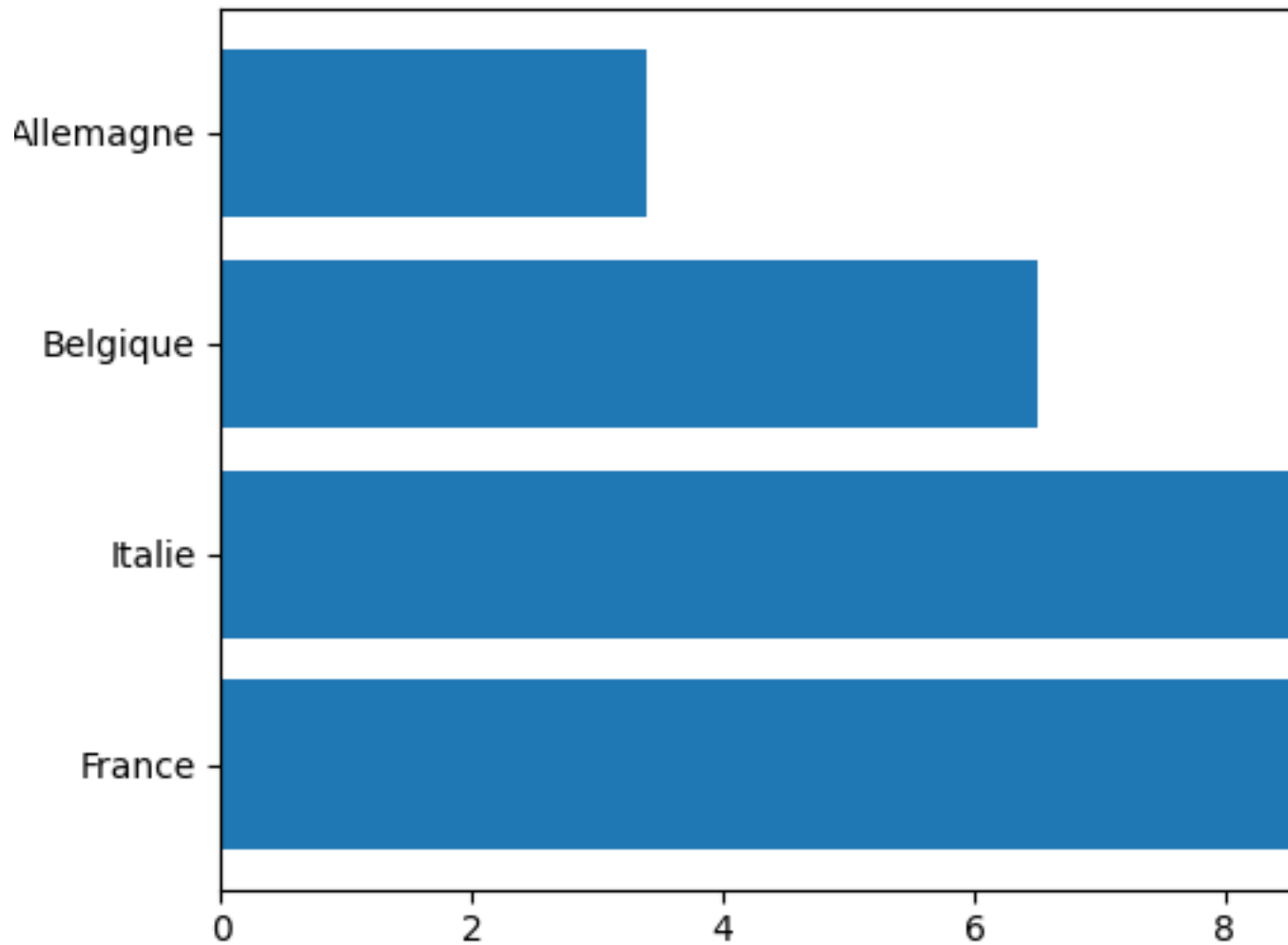
Pour réaliser des diagrammes en bâtons, `pyplot` propose la fonction `bar()`.

```
pays = ["France", "Italie", "Belgique", "Allemagne"]  
chomege = [9.3, 9.7, 6.5, 3.4]  
plt.bar(pays, chomege)
```



Pour un diagramme horizontal, on utilise la fonction `barh()` de la même manière :

```
plt.barh(pays, chomage)
```

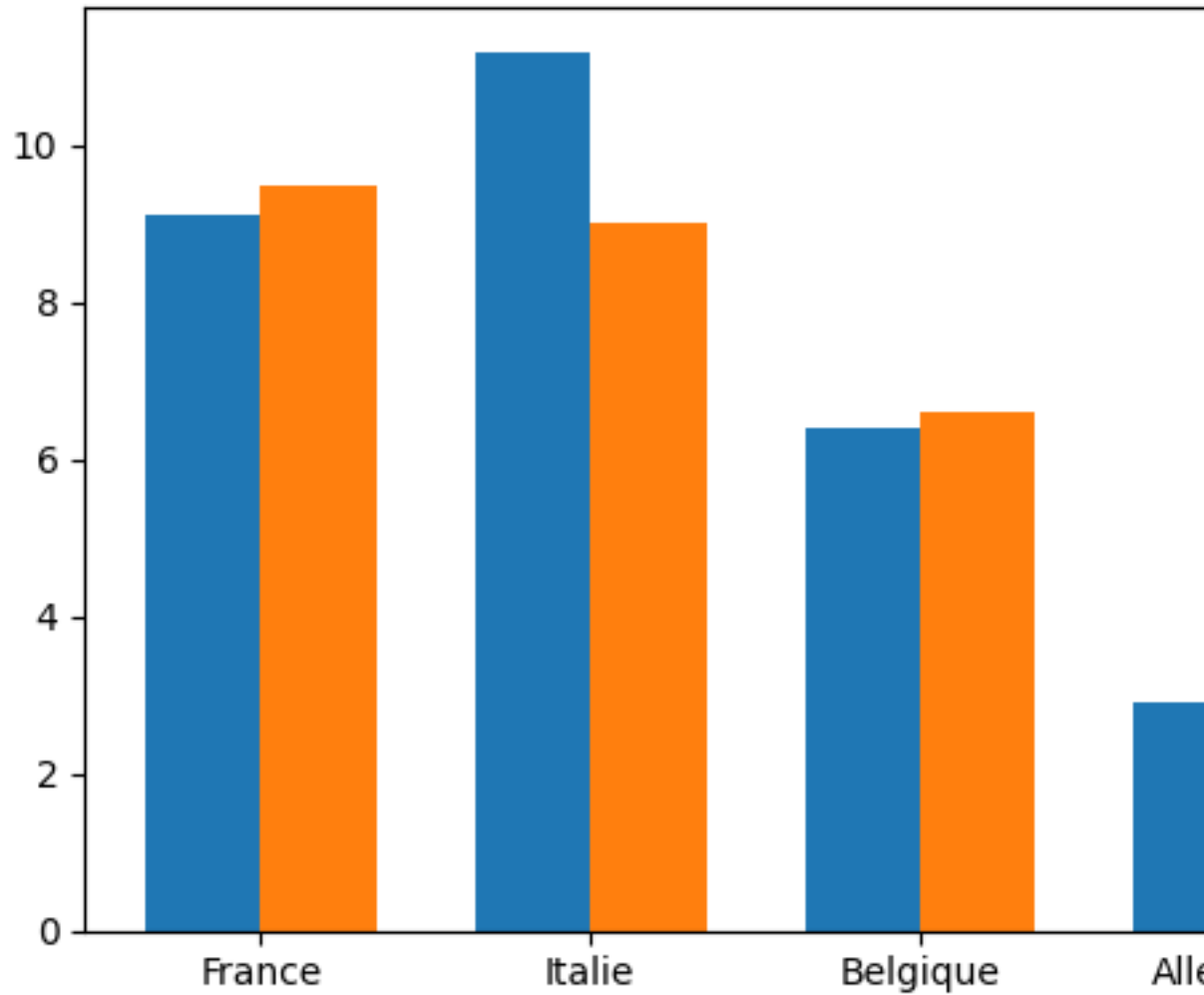


11.1.1.5.1 Plusieurs séries sur un diagramme en bâtons Pour comparer plusieurs séries côte-à-côte, il est nécessaire d’emprunter des notions qui ne seront introduites qu’à la Section 11.1.3 (le code est fourni ici plutôt comme un aide-mémoire pour effectuer ce genre de graphiques).


```
pays = ["France", "Italie", "Belgique", "Allemagne"]
chomage_f = [9.1, 11.2, 6.4, 2.9]
chomage_h = [9.5, 9, 6.6, 3.8]
# Position sur l'axe des x pour chaque étiquette
position = np.arange(len(pays))
# Largeur des barres
largeur = .35

# Création de la figure et d'un set de sous-graphiques
fig, ax = plt.subplots()
r1 = ax.bar(position - largeur/2, chomage_f, largeur)
r2 = ax.bar(position + largeur/2, chomage_h, largeur)

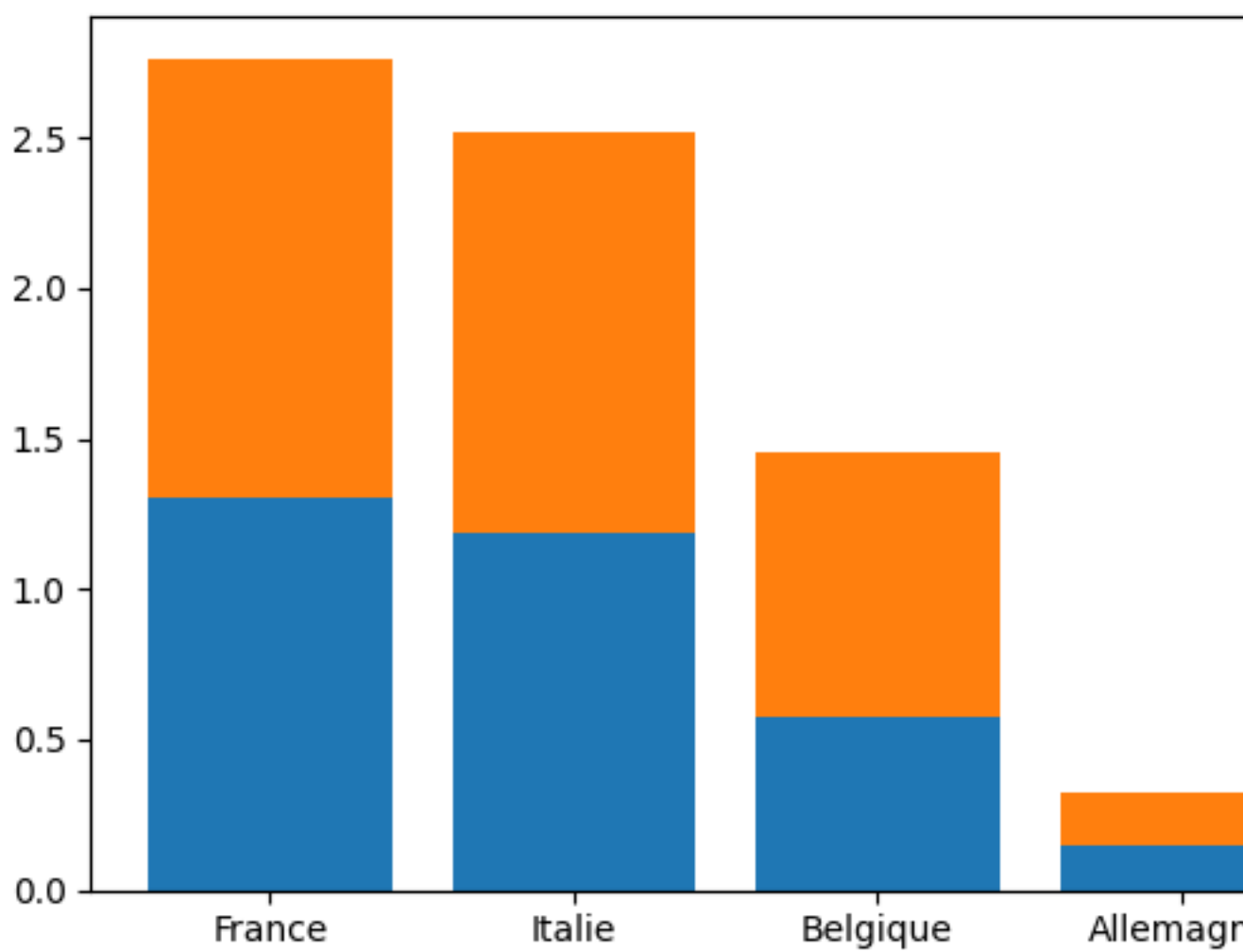
# Modification des marques sur l'axe des x et de leurs étiquettes
ax.set_xticks(position)
ax.set_xticklabels(pays)
```



11.1.1.5.2 Diagrammes en bâtons empilés Pour empiler les valeurs des séries, on précise à l'aide du paramètre `bottom` la valeur de départ pour la série :

```
pays = ["France", "Italie", "Belgique", "Allemagne"]  
nb_chomeurs_f = [1.307, 1.185, .577, .148]  
nb_chomeurs_h = [1.46, 1.338, .878, .179]
```

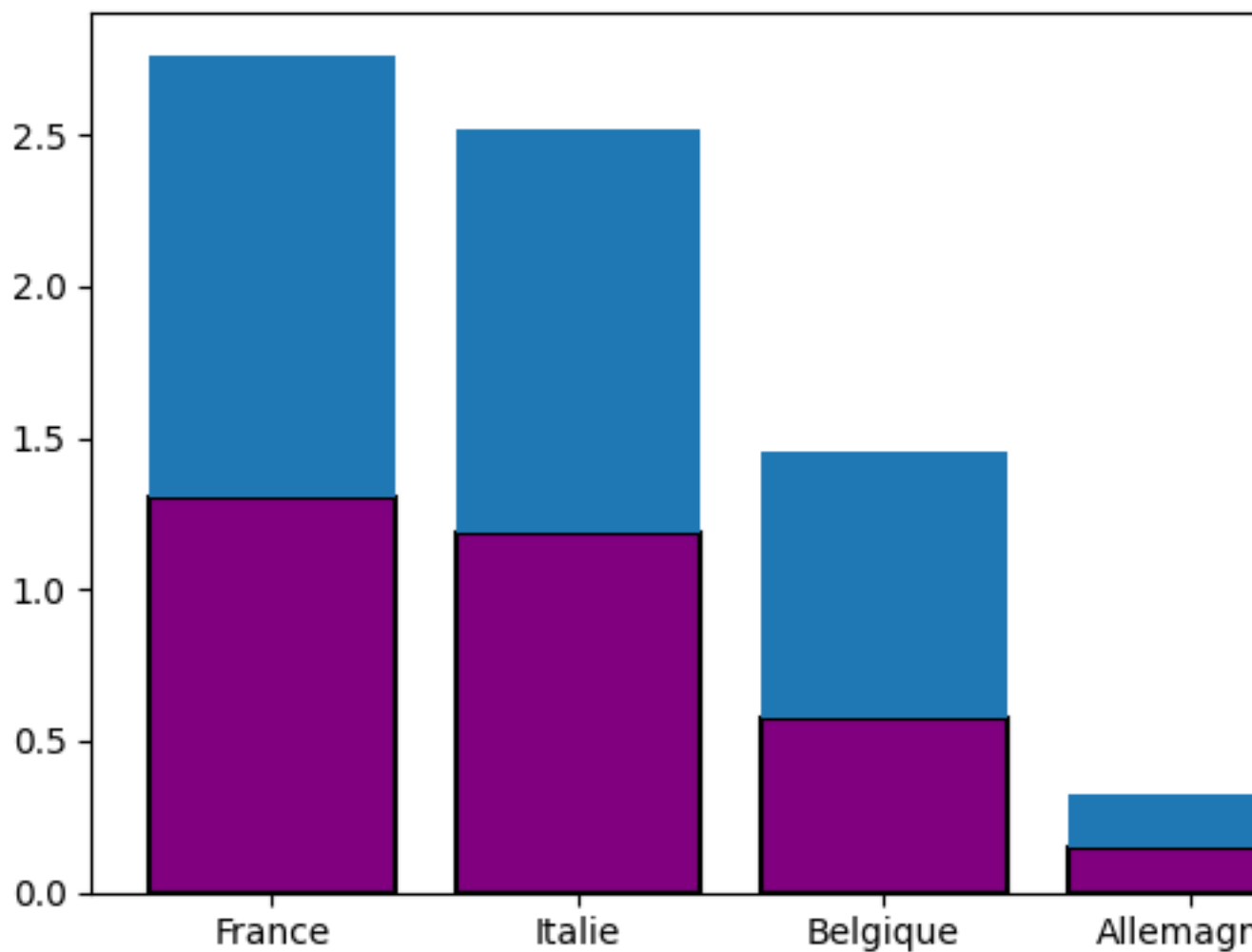
```
plt.bar(pays, nb_chomeurs_f)  
plt.bar(pays, nb_chomeurs_h, bottom = nb_chomeurs_f)
```



11.1.1.5.3 Paramètres esthétiques Pour changer la couleur de remplissage, on utilise le paramètre `color`; pour la couleur du contour, on renseigne le paramètre `edgecolor`; pour la largeur du contour, on s'appuie sur le paramètre `linewidth` :

```
pays = ["France", "Italie", "Belgique", "Allemagne"]
nb_chomeurs_f = [1.307, 1.185, .577, .148]
nb_chomeurs_h = [1.46, 1.338, .878, .179]

plt.bar(pays, nb_chomeurs_f, color = "purple",
        edgecolor = "black", linewidth = 1.5)
plt.bar(pays, nb_chomeurs_h, bottom = nb_chomeurs_f)
```

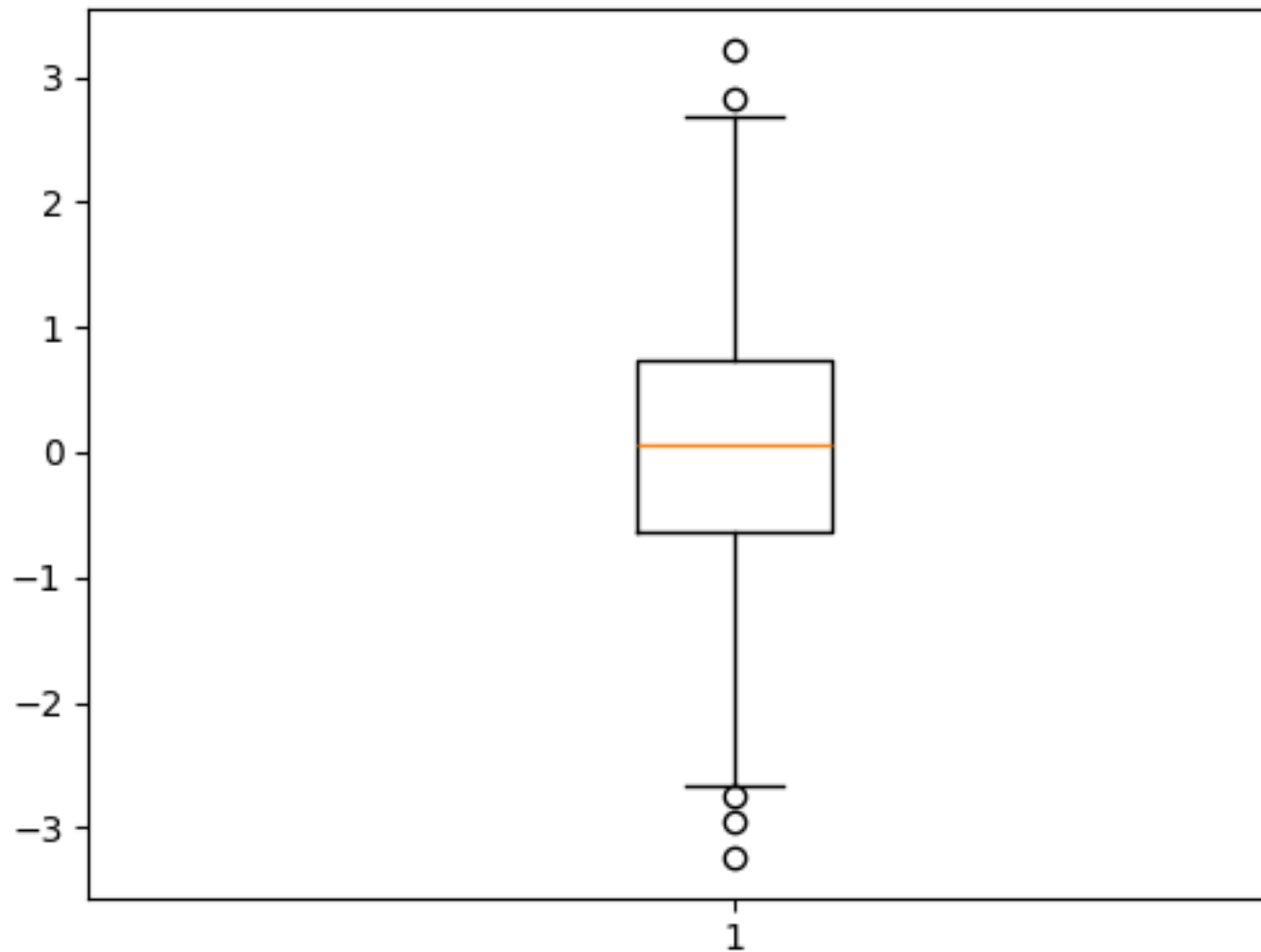


11.1.1.6 Boxplots

Pour réaliser une boîte à moustaches (ou *boxplot*), `pyplot` offre la fonction `boxplot()` :

```
x = np.random.randn(1000)
plt.boxplot(x)
```

```
## {'whiskers': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0
x15e873fd0>, <matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e8afdf0
>], 'caps': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e8af070
>, <matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e8af3d0>], 'boxes
': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e873370>], '
medians': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e8afac0
>], 'fliers': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0
x15e8aff10>], 'means': []}
```

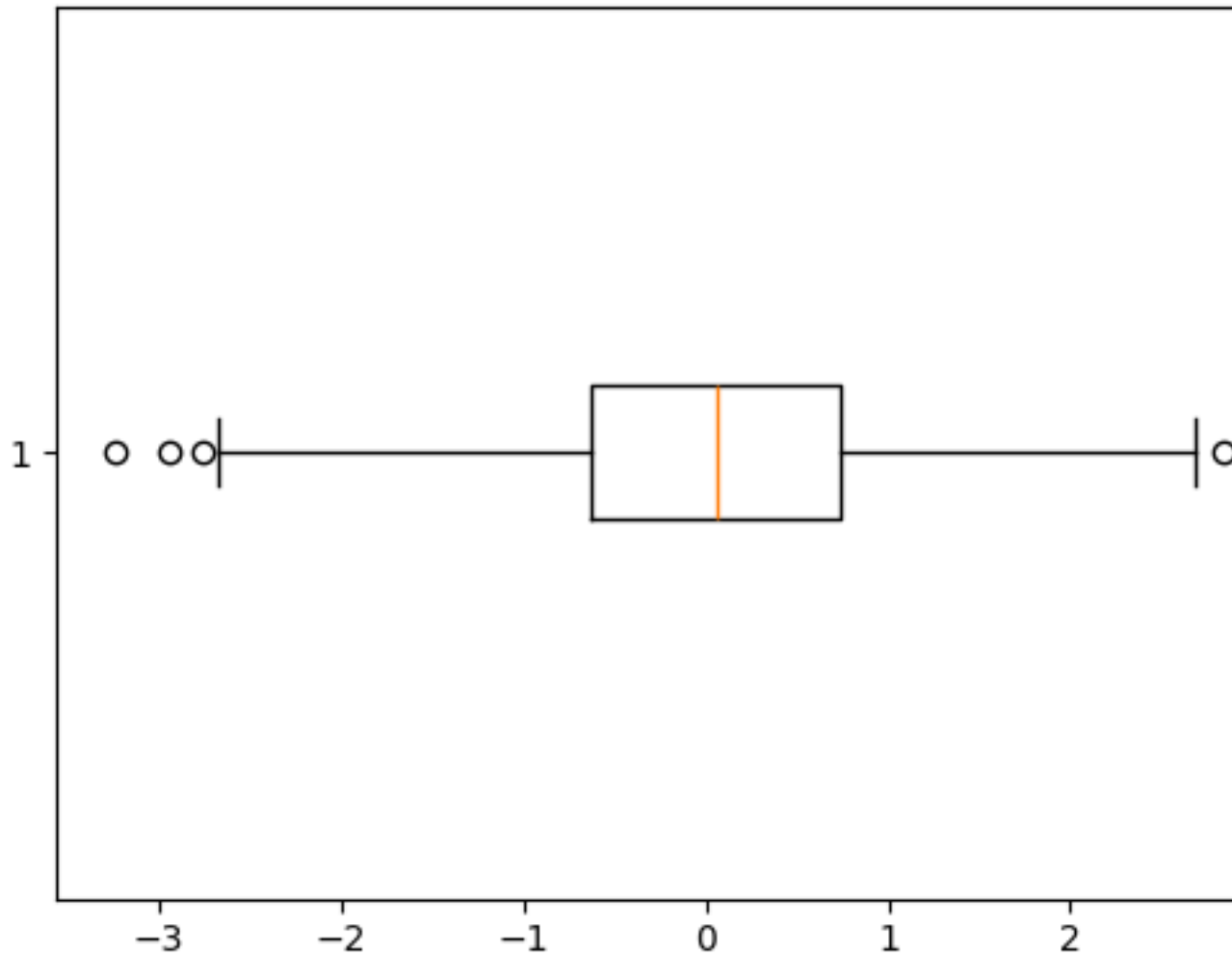


En renseignant à `False` la valeur du paramètre `vert`, le boxplot est tracé horizontalement :

```
plt.boxplot(x, vert = False)
```

```
## {'whiskers': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0  
x15e833820>, <matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e833e80
```

```
>], 'caps': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e833a60
>, <matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e83afd0>], 'boxes
': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e833a30>], '
medians': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0x15e83a1f0
>], 'fliers': [<matplotlib.lines.Line2D object at 0
x15e83a310>], 'means': []}
```

11.1.2 Plusieurs graphiques sur une figure

Pour placer des graphiques les uns à côté des autres, on utilise la fonction `subplot()`. Les graphiques seront placés comme dans une matrice, avec un nombre de lignes `n_lignes` et un nombre de colonnes `n_colones`. On peut indiquer les dimensions de cette matrice en paramètres de la fonction `subplot()`, à l'aide de la syntaxe suivante :

où courant indique l'indice du graphique actif. Voyons à travers un exemple le fonctionnement :

```
x = np.arange(-10, 11)
y = -x**2
# Matrice de dimension 3x2 de graphiques

# Ligne 1, colonne 1
plt.subplot(3, 2, 1)
plt.plot(x, y, color = "red")

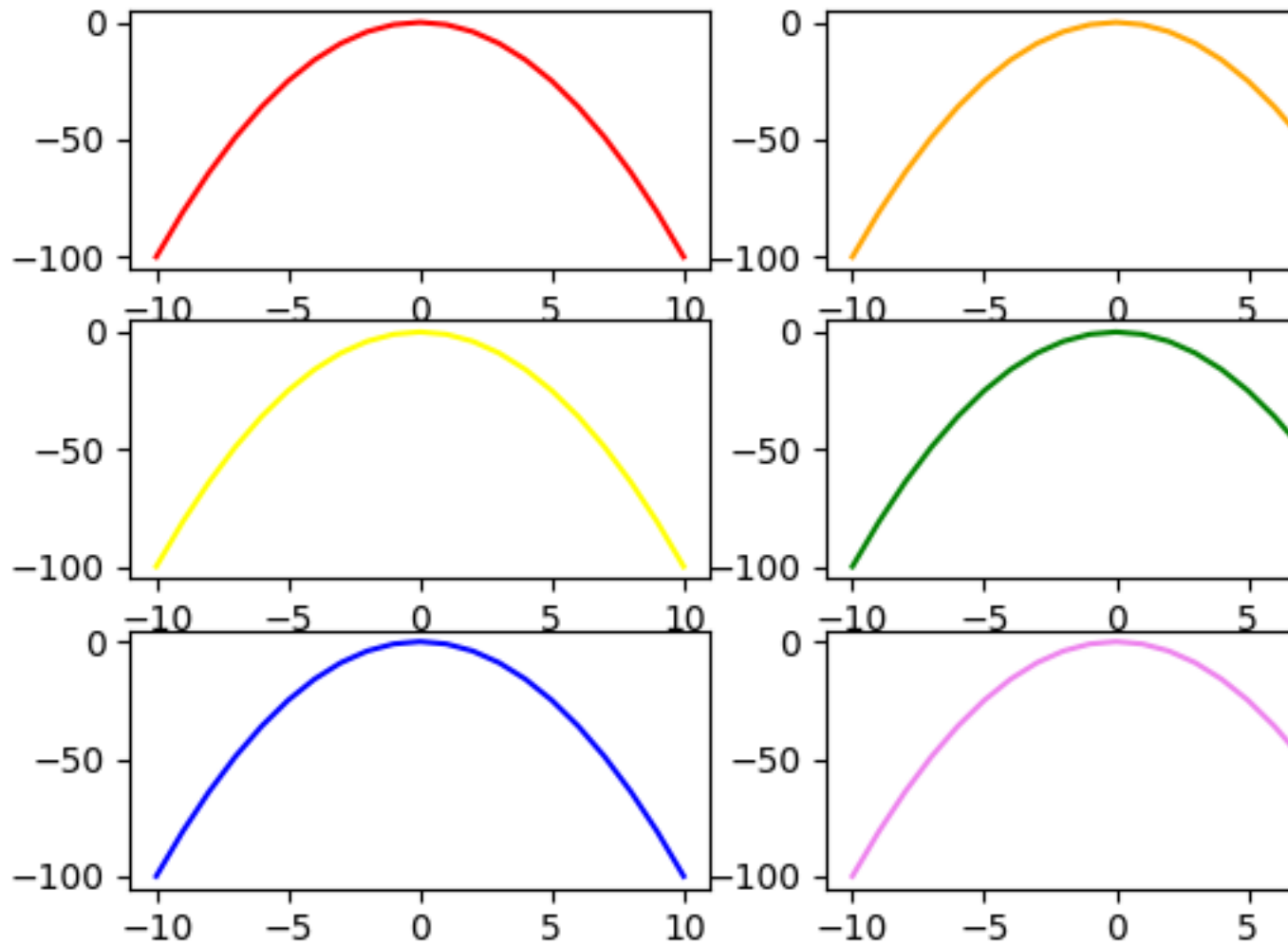
# Ligne 1, colonne 2
plt.subplot(3, 2, 2)
plt.plot(x, y, color = "orange")

# Ligne 2, colonne 1
plt.subplot(3, 2, 3)
plt.plot(x, y, color = "yellow")

# Ligne 2, colonne 2
plt.subplot(3, 2, 4)
plt.plot(x, y, color = "green")

# Ligne 3, colonne 1
plt.subplot(3, 2, 5)
plt.plot(x, y, color = "blue")

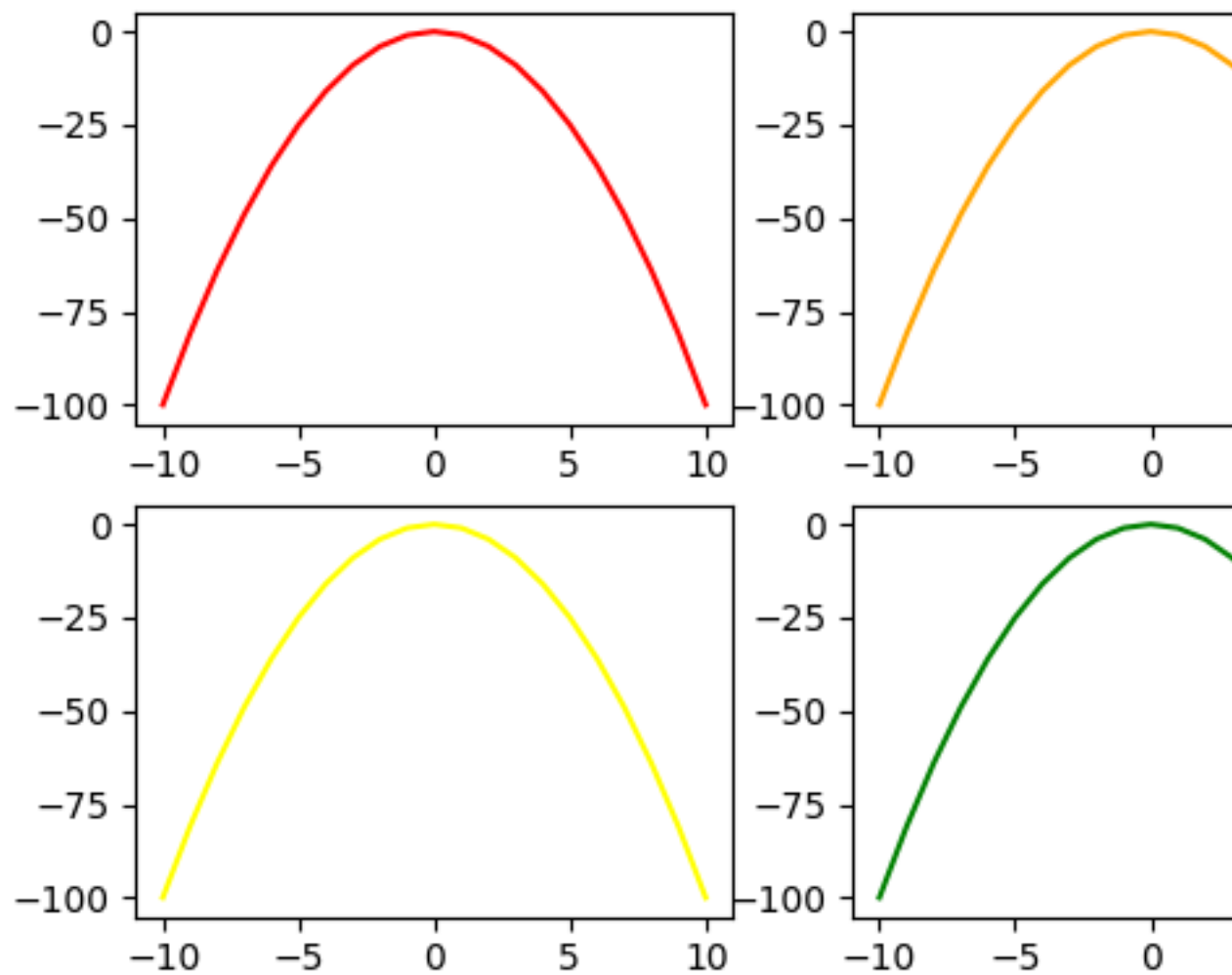
# Ligne 3, colonne 2
plt.subplot(3, 2, 6)
plt.plot(x, y, color = "violet")
```



Rappelons-nous que les matrices sont remplies lignes par lignes en Python, ce qui permet de bien comprendre la valeur du numéro de graphique actif.

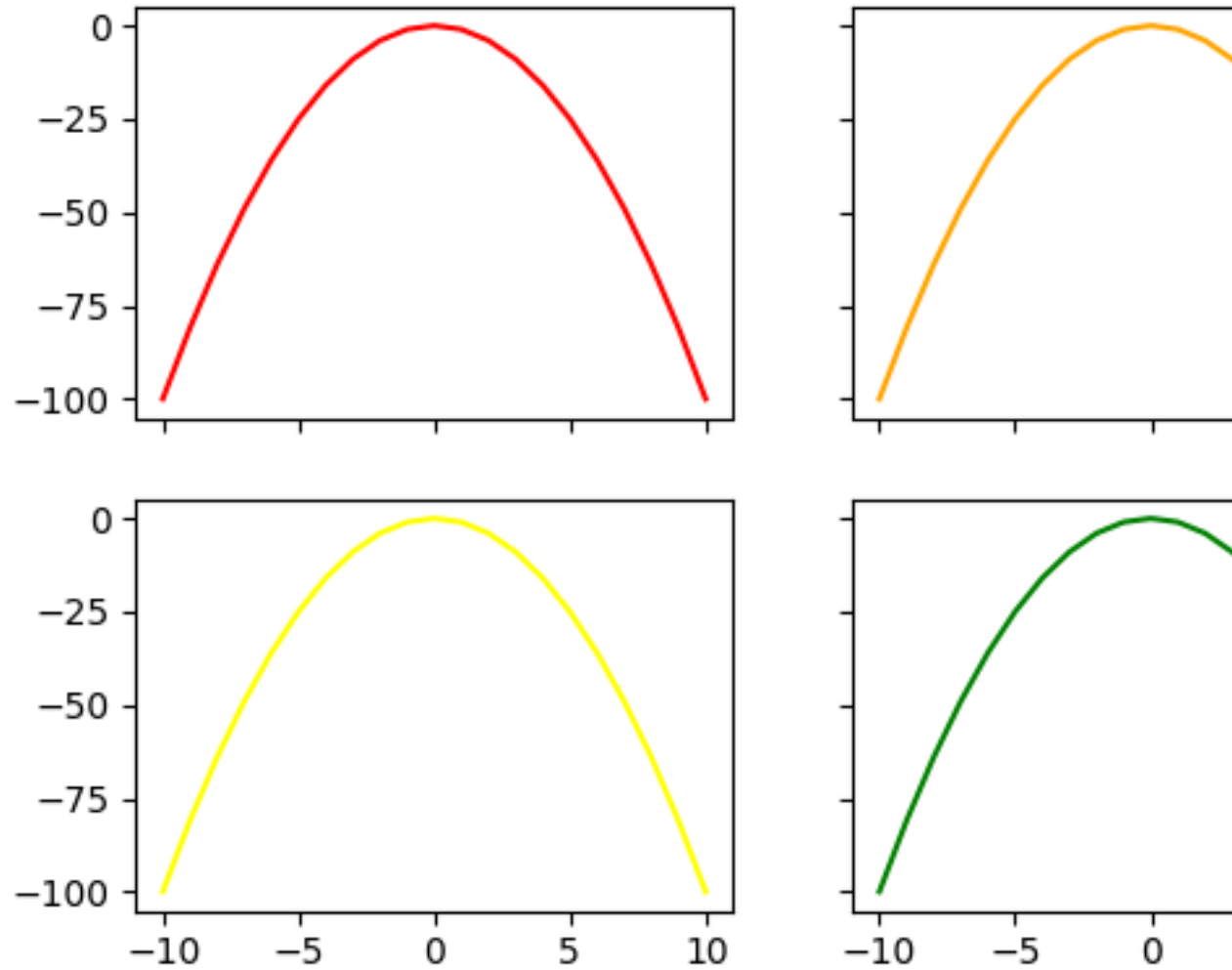
En utilisant la fonction `subplots()` (attention au “s” final du nom de la fonction qui la différencie de la précédente), il est possible de produire une matrice de graphiques également, en procédant de la manière suivante :

```
f, ax_arr = plt.subplots(2, 2)
ax_arr[0, 0].plot(x, y, color = "red")
ax_arr[0, 1].plot(x, y, color = "orange")
ax_arr[1, 0].plot(x, y, color = "yellow")
ax_arr[1, 1].plot(x, y, color = "green")
```



Cette manière de procéder offre l'avantage de préciser facilement le partage d'axes entre les différents sous-graphiques, via les paramètres `sharex` et `sharey` :

```
f, ax_arr = plt.subplots(2, 2, sharey=True, sharex = True)
ax_arr[0, 0].plot(x, y, color = "red")
ax_arr[0, 1].plot(x, y, color = "orange")
ax_arr[1, 0].plot(x, y, color = "yellow")
ax_arr[1, 1].plot(x, y, color = "green")
```



11.1.3 Éléments de graphiques

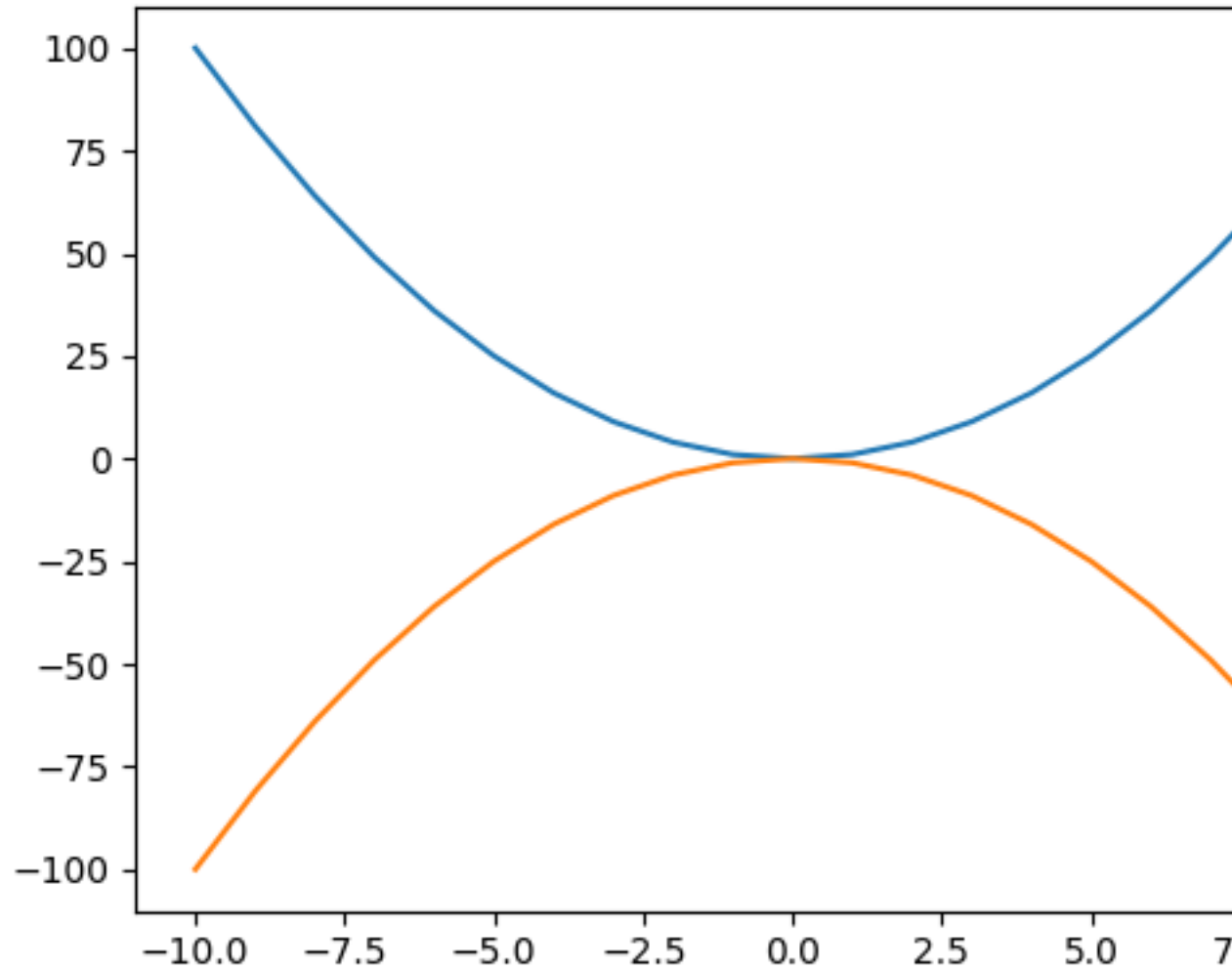
Jusqu'ici, nous avons regardé comment créer différentes géométries, mais nous n'avons pas touché aux axes, à leurs valeurs ou étiquettes (sauf lors de l'exemple non expliqué des diagrammes côte-à-côte), ou encore modifié les légendes ou titres.

11.1.3.1 Titre

Pour ajouter un titre au graphique, on peut utiliser la fonction `title()` :

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
y_2 = -y
plt.plot(x, y)
plt.plot(x, y_2)
plt.title("Représentation graphique de  $y = x^2$  \net de  $y = -x^2$ ")
```

Représentation graphique de $y = x^2$ et de $y = -x^2$



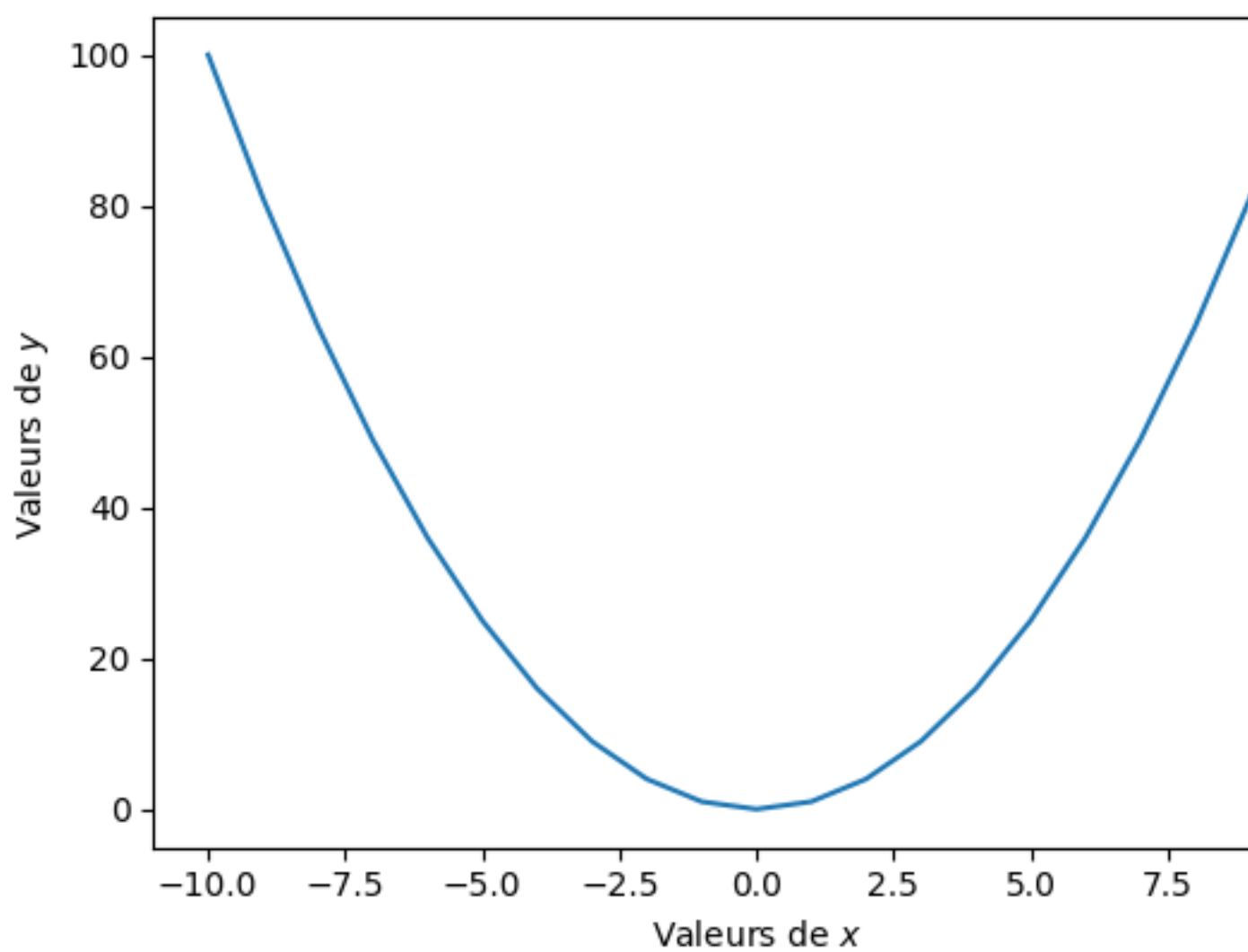
11.1.3.2 Axes

Les fonctions `xlabel()` et `ylabel()` permettent d'ajouter des étiquettes aux axes :

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
plt.plot(x, y)
```



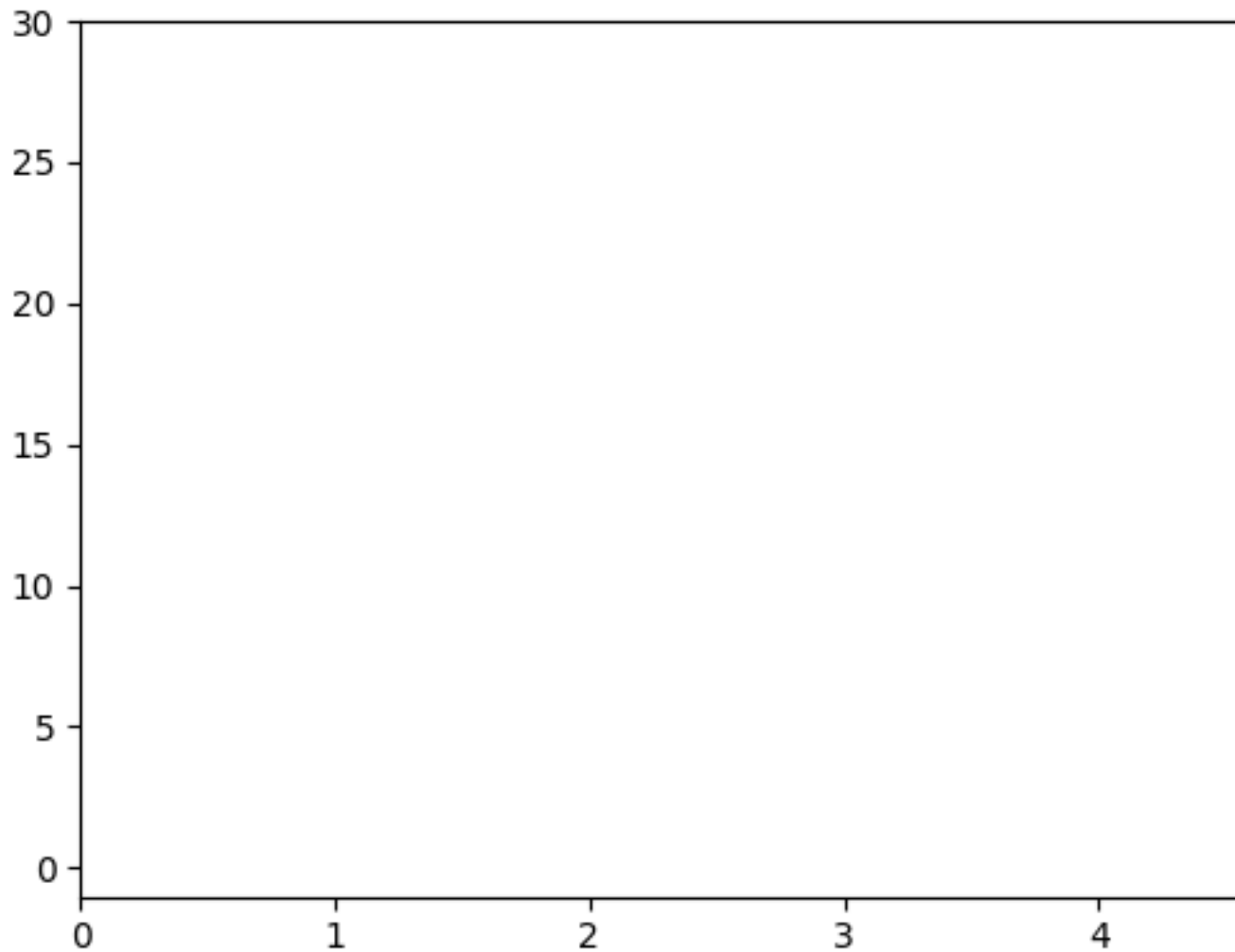
```
plt.xlabel("Valeurs de $x$")  
plt.ylabel("Valeurs de $y$")
```



11.1.3.2.1 Limites Pour contrôler les limites des axes, on utilise la fonction `axis()`, en précisant les paramètres `xmin`, `xmax`, `ymin` et `ymax`, désignant, respectivement, les bornes inférieures et supérieures de l'axe des abscisses et les bornes inférieures et supérieures de l'axe des ordonnées :

```
plt.axis(xmin = 0, xmax = 5, ymin = -1, ymax = 30);
```

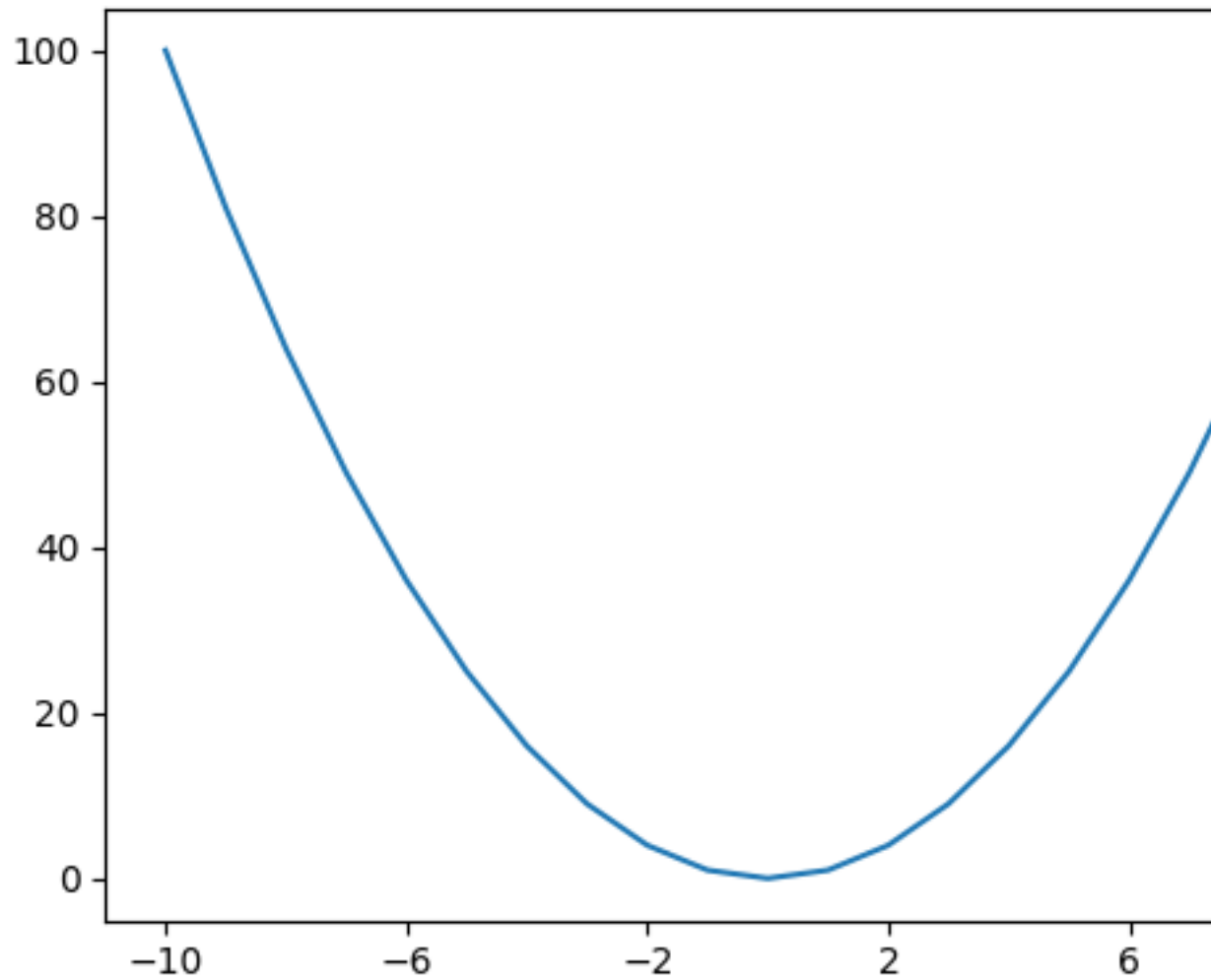
```
## (np.float64(0.0), np.float64(5.0), np.float64(-1.0), np.  
    float64(30.0))
```



11.1.3.2.2 Marques et étiquettes Les fonctions `xticks()` et `yticks()` permettent d'obtenir ou de modifier les marques de l'axe des abscisses et de l'axe des ordonnées, respectivement.

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
```

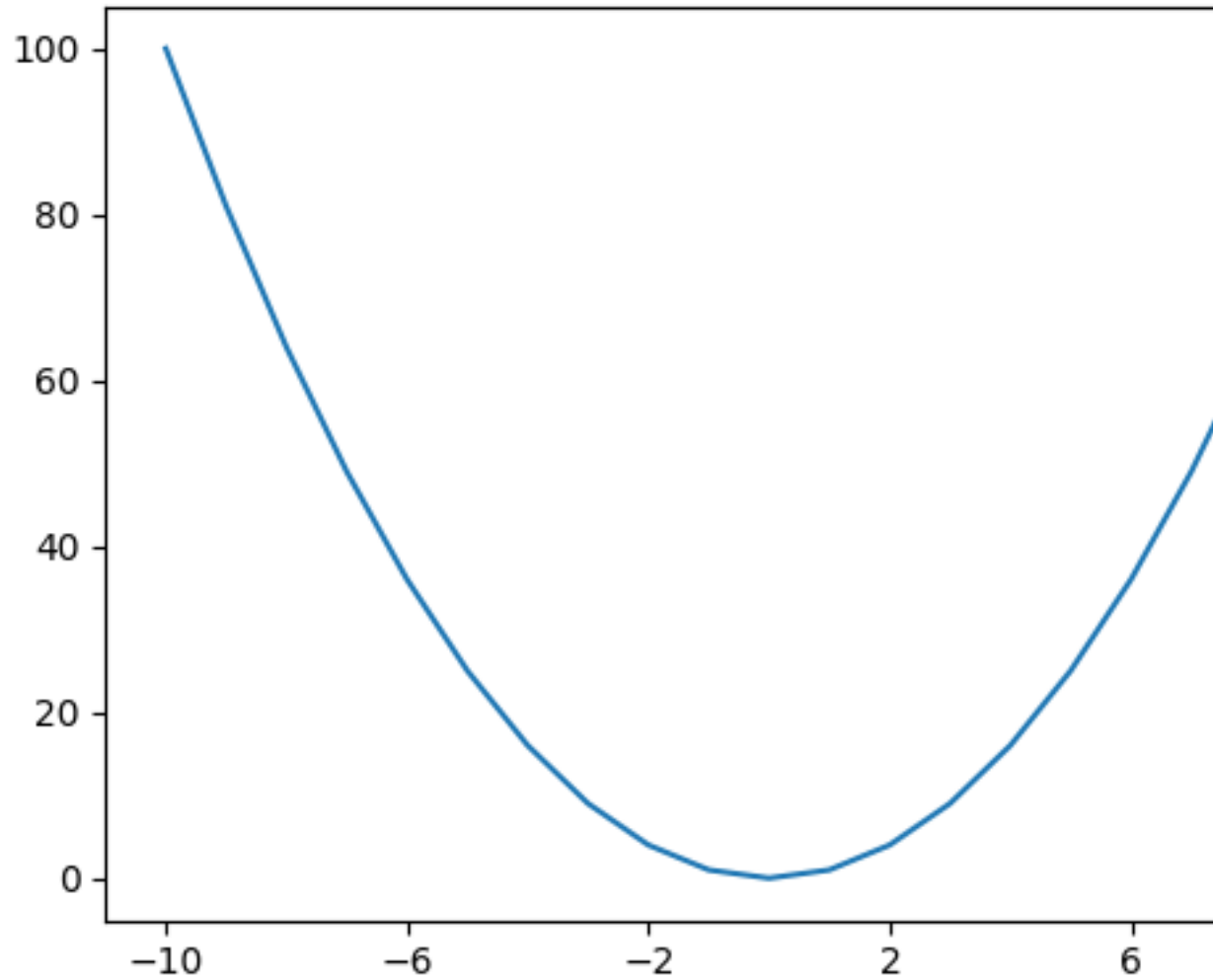
```
plt.plot(x, y);  
plt.xticks(np.arange(-10, 11, step = 4));
```



Il peut être pratique de récupérer les positions et les étiquettes d'un graphique pour pouvoir les modifier, par exemple pour définir l'espacement entre chaque marque :

```
plt.plot(x, y)
locs_x, labels_x = plt.xticks()
locs_y, labels_y = plt.yticks()
loc_x_new = np.arange(locs_x[0], locs_x[-1], step = 5)
loc_y_new = np.arange(locs_y[0], locs_y[-1], step = 10)

plt.xticks(loc_x_new);
plt.yticks(loc_y_new);
```



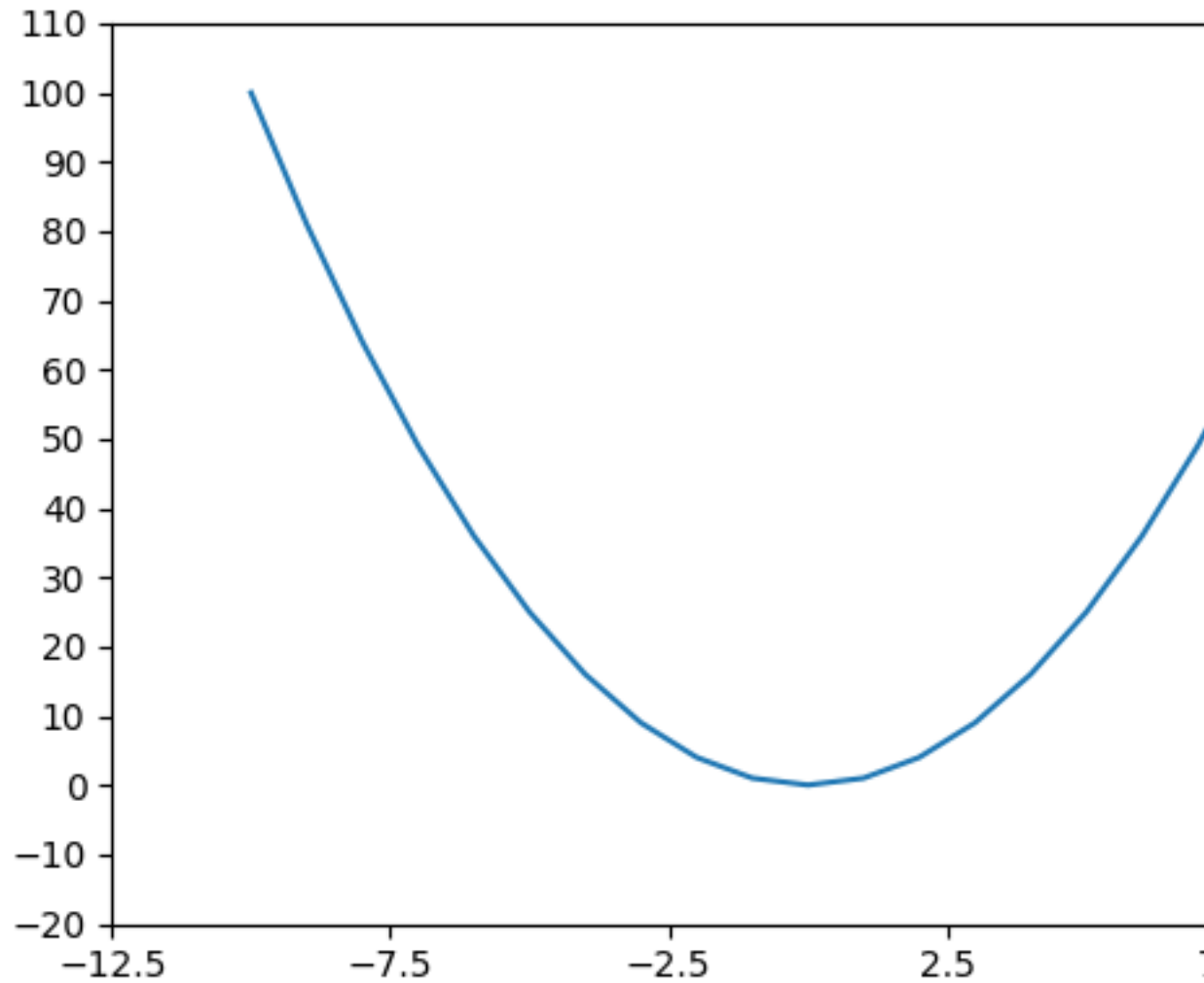
On peut également modifier les étiquettes des marques :

```
plt.plot(x, y)
locs_x, labels_x = plt.xticks()
locs_y, labels_y = plt.yticks()
loc_x_new = np.arange(locs_x[0], locs_x[-1], step = 5)
loc_y_new = np.arange(locs_y[0], locs_y[-1], step = 10)
```

```
labels_x_new = list()
for i in np.arange(1, len(locs_x)):
    labels_x_new.append("x : " + str(locs_x[i]))

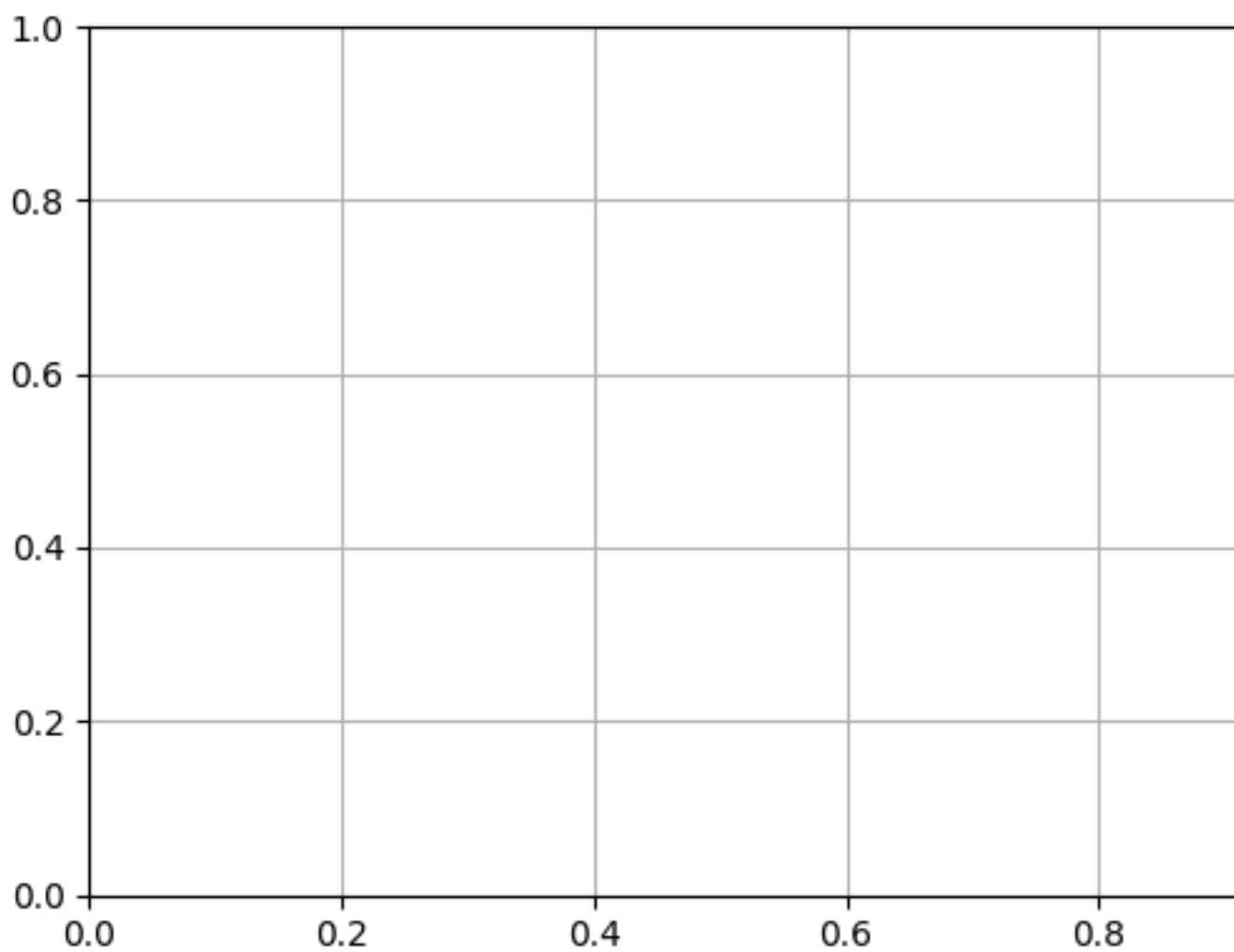
plt.xticks(loc_x_new, labels_x_new);
plt.yticks(loc_y_new);
```

```
## ValueError: The number of FixedLocator locations (5),
   usually from a call to set_ticks, does not match the number
   of labels (10).
```



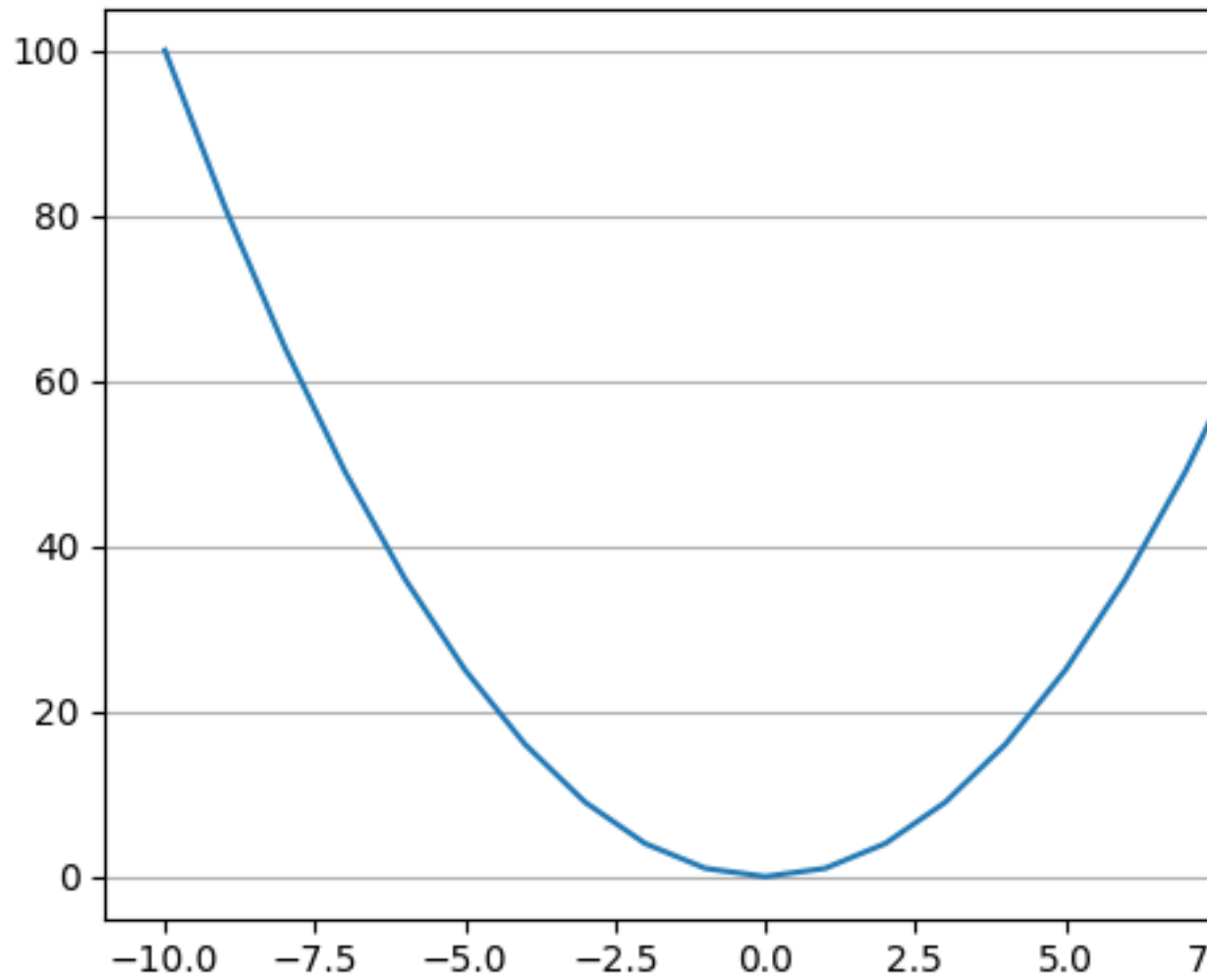
11.1.3.2.3 Grilles Pour rajouter une grille, on utilise la fonction `grid()` :

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
plt.plot(x, y);
plt.grid();
```

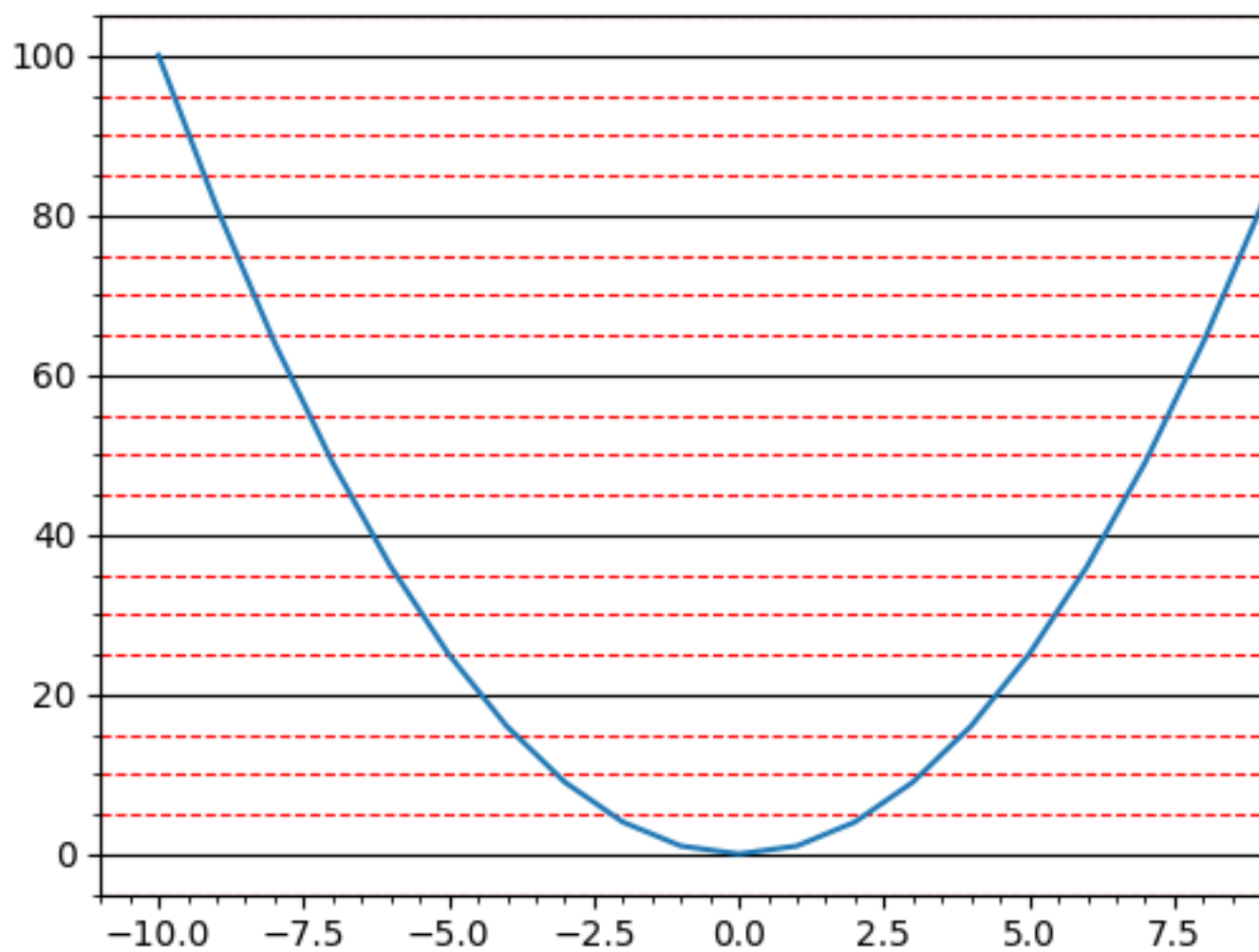
Le paramètre `axis` permet de définir si l'on désire une grille pour les deux axes (`both`, par défaut), uniquement pour les abscisses (`x`), ou uniquement pour les ordonnées (`y`) :

```
plt.plot(x, y);  
plt.grid(axis = "y");
```



On peut paramétrer les lignes majeures ou mineurs de la grille :

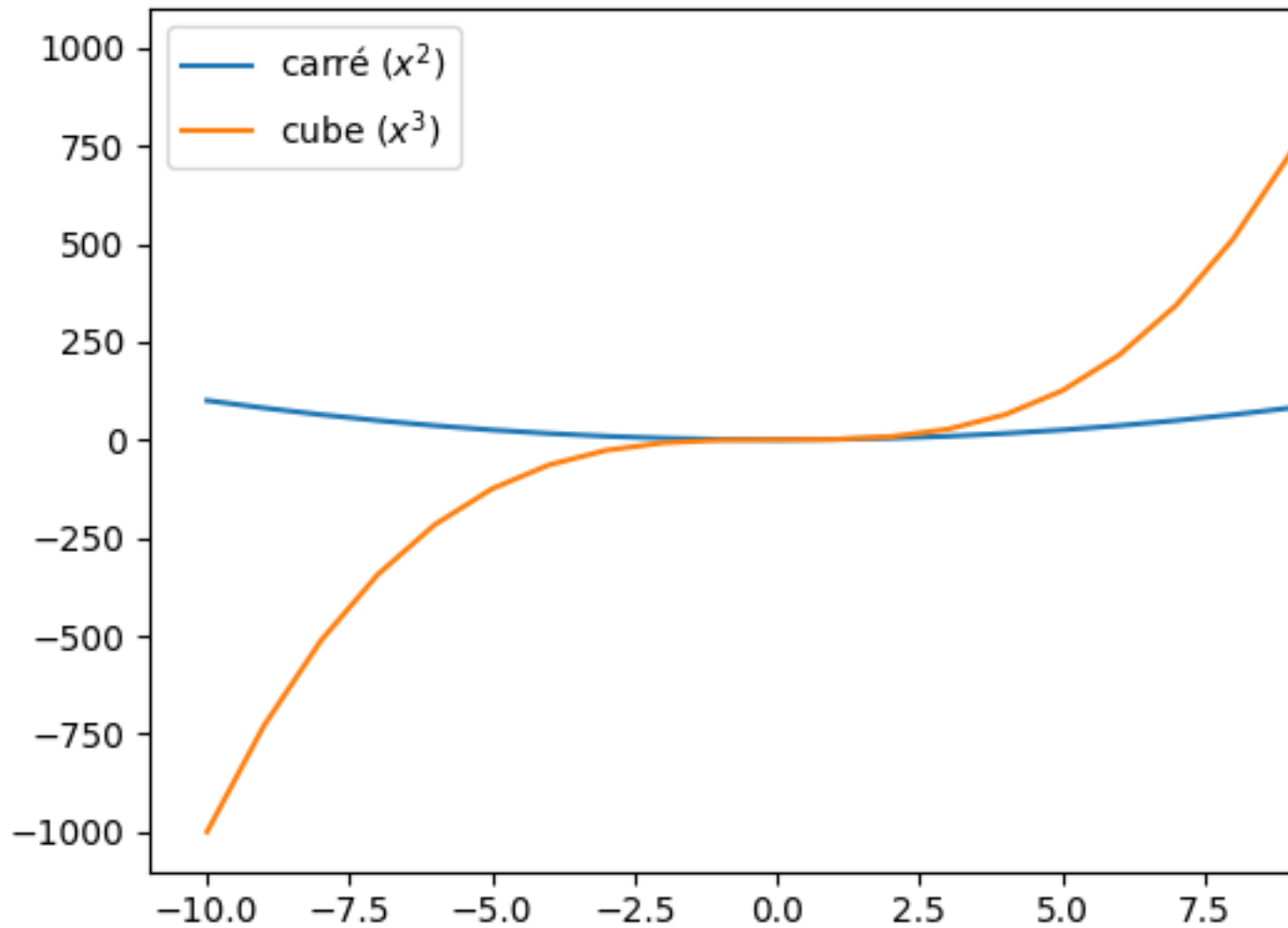
```
plt.plot(x, y);  
plt.minorticks_on();  
plt.grid(which = "major", axis = "y", color = "black");  
plt.grid(which = "minor", axis = "y", color = "red", linestyle = "--");
```



11.1.3.3 Légendes

Lorsque l'on désire ajouter une légende, on précise l'étiquette de celle-ci au paramètre `label` dans l'appel de la fonction `plot`, puis on fait appel à la fonction `legend()` :

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
y_2 = x**3
plt.plot(x, y, label = "carré ($x^2$)");
plt.plot(x, y_2, label = "cube ($x^3$)");
plt.legend();
```



Pour préciser la position de la légende, on peut s'appuyer sur le paramètre `loc` dans la fonction `legend()`, en indiquant une valeur telle que reportée dans le Tableau 11.1.3.3.

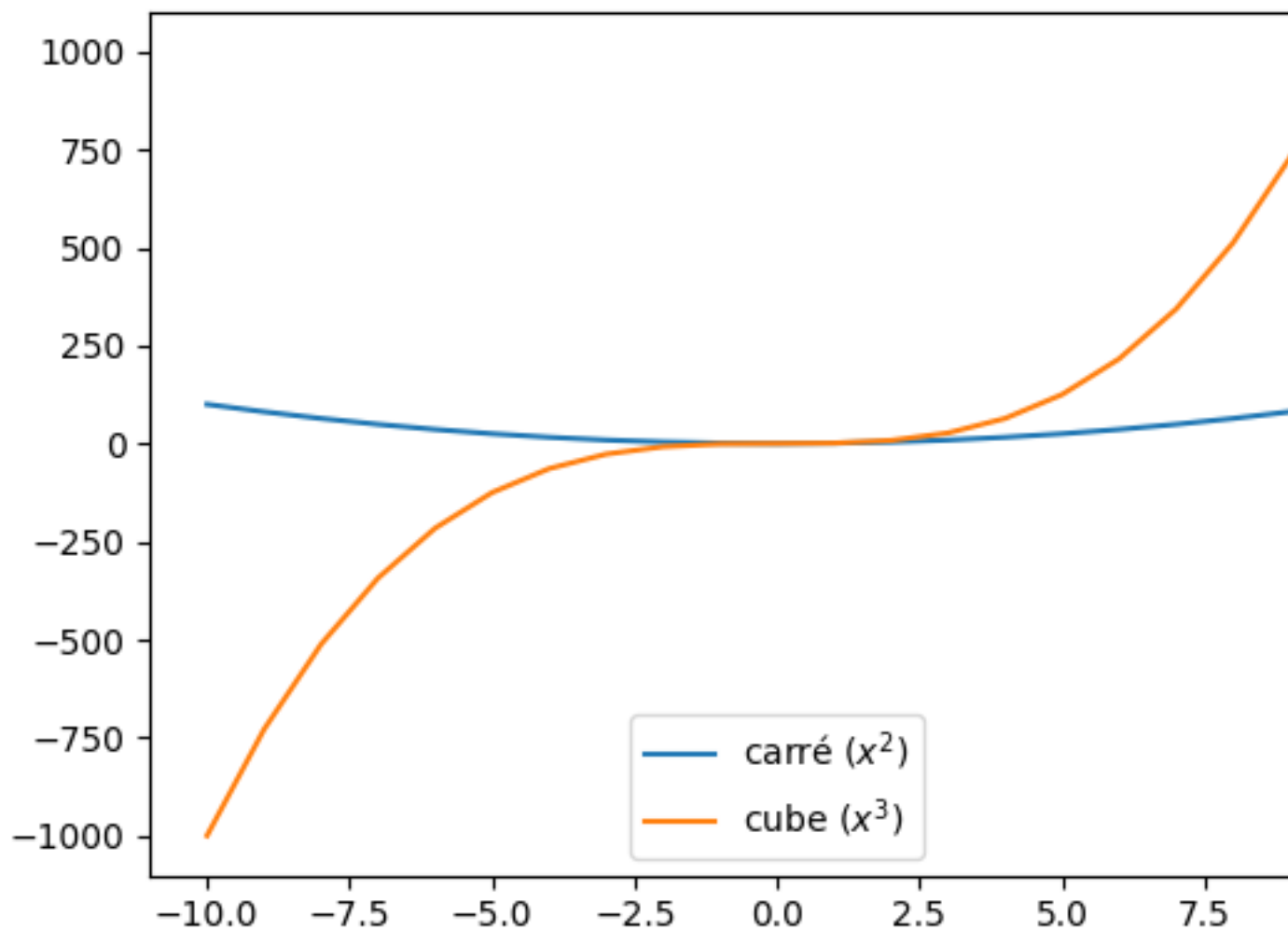
Chaîne	Code	Description
best	0	Laisser Python optimiser le positionnement
upper right	1	En haut à droite

upper left	2	En haut à gauche
lower left	3	En bas à gauche
lower right	4	En bas à droite
right	5	À droite
center left	6	Centré au milieu à gauche
center right	7	Centré au milieu à droite
lower center	8	Centré en bas
upper center	9	Centré en haut
center	10	Centré

Table : Formats des lignes

Par exemple, pour centrer la légende au milieu, en bas du graphique :

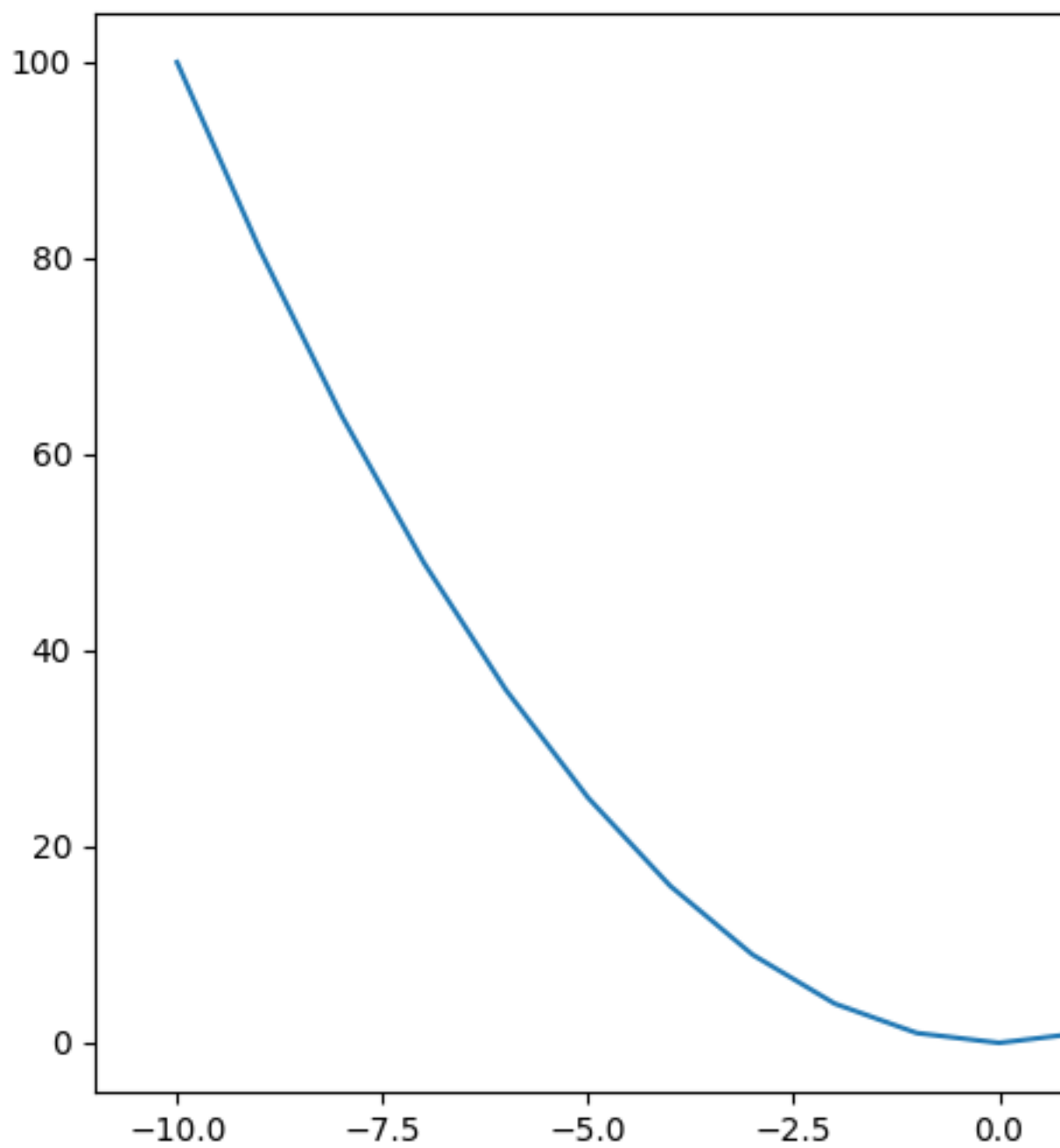
```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
y_2 = x**3
plt.plot(x, y, label = "carré ( $x^2$ )")
plt.plot(x, y_2, label = "cube ( $x^3$ )")
plt.legend(loc = "lower center")
```



11.1.4 Dimensions

Pour définir les dimensions d'une figure, on renseigne le paramètre `figsize` de la fonction `figure()`. On lui fournit un n-uplet d'entiers dont le premier élément correspond à la longueur et le second la hauteur (les valeurs sont en pouces) :

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
plt.figure(figsize=(10,6))
plt.plot(x, y)
```

11.1.5 Enregistrement

Pour sauvegarder un graphique, on peut utiliser la fonction `plt.savefig()`. On précise le chemin vers le fichier à créer, en indiquant l'extension du fichier désiré (*e.g.*, `png` ou `pdf`) :

```
x = np.arange(-10, 11)
y = x**2
y_2 = x**3
plt.figure(figsize=(10,6))
plt.plot(x, y, label = "carré ( $x^2$ )")
plt.plot(x, y_2, label = "cube ( $x^3$ )")
plt.legend(loc = "lower center")
plt.savefig("test.pdf")
```

L'extension indiquée (dans l'exemple présent, `pdf`) détermine le format de fichier en sortie. On peut utiliser les extensions indiquées dans les clés du dictionnaire retourné par l'instruction suivante (les valeurs donnant une description du type de fichier) :

```
print(fig.canvas.get_supported_filetypes())

## {'eps': 'Encapsulated Postscript', 'jpg': 'Joint
Photographic Experts Group', 'jpeg': 'Joint Photographic
Experts Group', 'pdf': 'Portable Document Format', 'pgf': '
PGF code for LaTeX', 'png': 'Portable Network Graphics', '
ps': 'Postscript', 'raw': 'Raw RGBA bitmap', 'rgba': 'Raw
RGBA bitmap', 'svg': 'Scalable Vector Graphics', 'svgz': '
Scalable Vector Graphics', 'tif': 'Tagged Image File Format
', 'tiff': 'Tagged Image File Format', 'webp': 'WebP Image
Format'}
```

11.2 Graphiques avec seaborn

Cette section sera à compléter.

<https://seaborn.pydata.org/>

Chapitre 12

References

Bibliographie

- Briggs, J. R. (2013). *Python for kids : A playful introduction to programming*. no starch press.
- Grus, J. (2015). *Data science from scratch : first principles with python*. " O'Reilly Media, Inc."
- McKinney, W. (2017). *Python for Data Analysis : Data Wrangling with Pandas, NumPy, and IPython (2nd Edition)*. " O'Reilly Media, Inc."
- Navaro, P. (2018). Python notebooks. <https://github.com/pnavaro/python-notebooks>. Accessed : 2018-10-04.
- VanderPlas, J. (2016). *Python data science handbook : essential tools for working with data*. " O'Reilly Media, Inc."