# TP1: Statistiques descriptives univariées

Tanguy ROUDAUT — Tadios QUINIO FIPASE 24

30 Août 2022

## 1 Statistiques Descriptives univariées sur des données d'Iris

#### 1.1 Analyse préalable

Comprendre les données (signification des individus et des variables)

Question 2 : Quel est le nombre d'individus statistiques?

Le nombre d'individus statistique est de 150, il peut être obtenu grâce au code Python suivant :

```
print("Nombre d'individus statistiques: ", len(df.values))
```

Listing 1 – Code Python pour obtenir le nombre d'individus statistiques

```
Nombre d'individus statistiques: 150
```

Listing 2 – Résultat du code

Question 3 : Trouver les variables qualitatives et leurs modalités associées. Sont-elles nominales ou ordinales ?

La variable qualitative est la *class*. Il y a en tout trois modalités, qui sont *Iris-setosa, Iris-versicolor* et *Iris-virginica*. Les modalités sont nominales, une espèce n'est pas plus importante qu'une autre, il n'y a donc pas d'ordre.

```
print(speciesname)
```

Listing 3 – Code Python pour obtenir les modalités

```
['Iris-setosa' 'Iris-versicolor' 'Iris-virginica']
```

Listing 4 – Résultat du code

Question 4: Trouver les variables quantitatives. Sont-elles continues ou discrètes?

Les variables qualitatives sont discrètes, elles correspondent aux différentes mesures de l'iris : sepallength, sepalwidth, petallength et petalwidth.

```
print(variablename)
```

Listing 5 – Code Python pour obtenir les variables qualitatives

```
['sepallength' 'sepalwidth' 'petallength' 'petalwidth']
```

Listing 6 – Résultat du code



#### 1.2 Étude de la variable species

Question 5 : Quels sont les effectifs de chaque modalité?

Le code *Python* suivant permet de calculer l'effectif de chaque espèce, soit les modalités de la variable qualitative *class*. On trouve qu'au final il y a 50 Iris de chaque espèce.

```
for spe in species:
    if spe == 'Iris-setosa':
        iris_setosa += 1
    elif spe == 'Iris-versicolor':
        iris_versicolor += 1
    elif spe == 'Iris-virginica':
        iris_virginica += 1

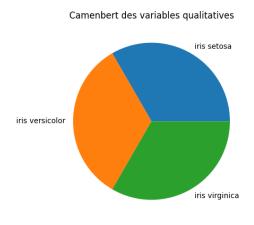
print("effectif de la modalité iris_setosa", iris_setosa)
print("effectif de la modalité iris_versicolor", iris_versicolor)
print("effectif de la modalité iris_virginica", iris_virginica)
```

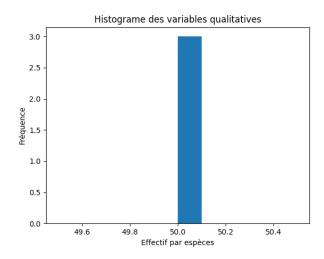
Listing 7 – Code Pyton pour déterminer les effectifs de chaque modalités

```
effectif de la modalité iris_setosa 50
effectif de la modalité iris_versicolor 50
effectif de la modalité iris_virginica 50
```

Listing 8 – Résultat du code

Question 6: Les représentations graphiques classiques liées aux variables qualitatives sont la représentation en secteurs ou camembert (pie), la représentation en bâtons (hist). Représenter ces graphiques. (pour Python vous pouvez utiliser matplotlib.pyplot)





 $\begin{tabular}{l} Figure 1-Diagramme camembert des variables \\ qualitatives \end{tabular}$ 

FIGURE 2 – Histogramme des variables qualitatives

```
nb_species = np.array([iris_setosa, iris_versicolor, iris_virginica])
plt.pie(nb_species, labels=["iris setosa", "iris versicolor", "iris virginica"])
plt.title("Camenbert des variables qualitatives")
plt.show()

plt.hist(nb_species)
plt.title("Histograme des variables qualitatives")
plt.show()
```

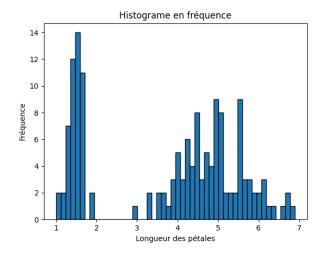
Listing 9 – Code Python pour tracer le diagramme camenbert et l'histogramme



## 1.3 Étude de la variable petalLength

## Première approche: graphique

Question 7 : Tracer l'histogramme en fréquences et l'histogramme des fréquences cumulées. Faire varier le nombre d'intervalles de l'histogramme.



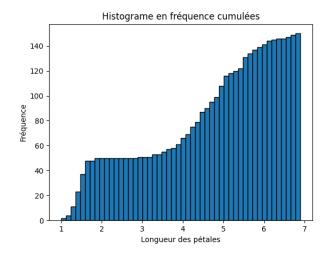


FIGURE 3 – histogramme en fréquences de la variable petalLength

FIGURE 4 – histogramme en fréquences cumulées de la variable petalLength

```
n, x, _ = plt.hist(petallength, 50, edgecolor='black')
plt.title("Histograme en fréquence")
plt.show()

n_cumul, _, _ = plt.hist(petallength, 50, cumulative=True, edgecolor='black')
plt.title("Histograme en fréquence cumulées")
plt.show()
```

Listing 10 – Code python pour tracer les histogrammes

Question 8 : Décrire les caractéristiques de l'histogramme et analyser ces caractéristiques en fonction du nombre de classes.

On remarque sur l'histogramme en fréquence qu'une majorité des longueurs de pétale est située entre 1 et 2 cm. Si l'on tient compte du nombre de classes, alors on peut penser à deux cas différents :

- 1. Le premier serait que deux des trois classes ont majoritairement une longueur de pétale qui varie entre 1 et 2 cm. Dans ce cas, la troisième espèce a une longueur de pétale qui varie entre 3 et 7 cm.
- 2. Le second cas serait qu'une des espèces a une longueur de pétale qui varie beaucoup moins que les deux autres. Par exemple l'espèce 1 varie entre 1 et 2 cm, tandis que l'espèce 2 et 3 varie entre 3 et 7 cm. Si l'on suit une logique de probabilité, il est donc évident que l'effectif des longueurs de pétale entre 1 et 2 cm soit plus important puisqu'il y a le même nombre d'effectifs dans chaque espèce et que l'intervalle est plus faible.

Le cas numéro 2 semble le plus évident. Si l'on regarde l'histogramme en fréquence cumulé, on constate que le nombre d'effectifs augmente de 2/3 quand le pétale mesure entre 4 et 7 cm. Grâce à l'histogramme en fréquences et l'histogramme en fréquences cumulées on peut conclure qu'une des espèces à une longueur de pétale plus petite que les deux autres, mais qui varie également beaucoup moins



Question 9 : Tracer la boite à moustaches (boxplot) et rappeler les différents éléments la constituant.

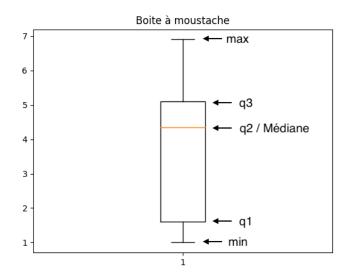


FIGURE 5 – Boite à moustache de la variable petalLength

```
plt.boxplot(petallength)
plt.title("Boite à moustache")
plt.show()
```

Listing 11 – Code Python pour tracer la boite à moustache

### Deuxième approche : résumés numériques

Question 10 : Calculer les résumés numériques de localisation (moyenne et médiane) et ceux de dispersion : (écart-type, variance et quartiles). Retrouver en particulier, les valeurs des éléments de la boite à moustache.

#### 1. Formules utilisées:

- Moyenne : 
$$xn = \frac{1}{n} \sum_{i=0} ni.xi \qquad (1) \qquad m = \text{valeur de } x \text{ à la position } \frac{n_{cumul}}{2} \quad (3)$$
- Variance : 
$$s_{n-1}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=0} ni(xi-xn)^2 \quad (2) \qquad s_{n-1} = \sqrt{s_{n-1}^2} \qquad (4)$$

- Quartiles:

$$q1 = \text{valeur de } x \text{ à la position } \frac{n_{cumul}}{4}$$
 (5)

$$q2 = m (6)$$

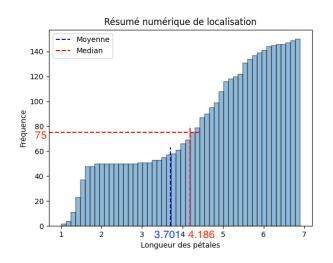
$$q3 = \text{valeur de } x \text{ à la position } \frac{3 * n_{cumul}}{4}$$
 (7)



#### 2. Valeurs obtenues:

Résumés numériques de localisation	moyenne	3.701
	médian	4.186
Résumés numériques de dispersion	écart-type	1.756
	variance	3.084
	q1	1.472
	q2	4.186
	q3	4.894

### 3. Valeurs reportées sur les graphiques :



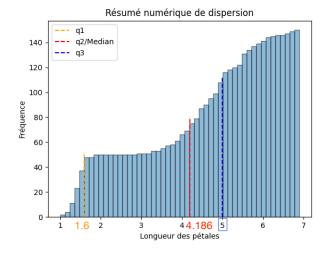


FIGURE 6 – histogramme en fréquences de la variable petalLength

FIGURE 7 – histogramme en fréquences cumulées de la variable petalLength

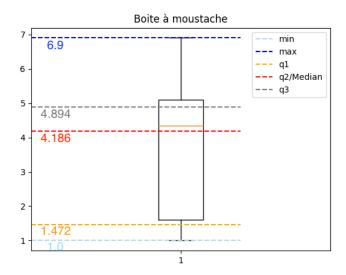


FIGURE 8 – Boite à moustache de la variable petalLength



#### 4. Code python:

```
def mean(n, x):
2
      n_{max} = len(df.values)
      res = 0
3
      for i in range(len(n)):
4
          res += (n[i] * x[i])
5
      ret = (1 / n_max) * res
6
      return round (ret, 3)
10 def median(n, x):
      n_{median_{index}} = np.where(n == (len(df.values) / 2))
12
      return float(x[n_median_index])
13
14
15 def variance(n, x, mean):
      n_max = len(df.values)
16
      res = 0
17
      for i in range(len(n)):
18
          res += n[i] * (x[i] - mean) ** 2
19
      ret = (1 / (n_max - 1)) * res
20
22
      return round (ret, 3)
23
24 def ecart_type(var):
      return round(np.sqrt(var), 3)
25
26
27 def quartiles(n, x):
      res = x[np.where(n < len(df.values) / 4)]
28
      q1 = res[-1]
29
30
      res = x[np.where(n < (3 * len(df.values)) / 4)]
31
      q3 = res[-1]
32
33
      q2 = median(n_cumul, x)
34
35
      return q1, q2, q3
36
38 print("RESUME NUMERIQUE DE LOCALISATION :")
39 print("Moyenne de petallenght:", mean(n, x))
40 print("Median de petallenght:", median(n_cumul, x), end="\n\n")
q_1, q_2, q_3 = quartiles(n_cumul, x)
43 print("RESUME NUMERIQUE DE DISPERSION :")
44 print("Ecart-Type:", ecart_type(variance(n, x, mean(n, x))))
45 print("Variance:", variance(n, x, mean(n, x)))
46 print("Quartiles:", '\tq1 =', q1, '\tq2 =', q2, '\tq3 =', q3)
```

Listing 12 – Code python pour le résumé numérique

```
RESUME NUMERIQUE DE LOCALISATION :

Moyenne de petallenght: 3.701

Median de petallenght: 4.186

RESUME NUMERIQUE DE DISPERSION :

Ecart-Type: 1.756

Variance: 3.084

Quartiles: q1 = 1.472 q2 = 4.186 q3 = 4.894
```

Listing 13 – Résultat numérique du code python