## seance1

#### December 12, 2021

## 1 TD 1

Nous travaillerons sur un jeu de données issues de la base d'exemples de MATLAB qui se trouvent dans le fichier Carsmall3.xlsx. Ces mesures concernent des paramètres de voitures des années 1970 à 1982.

## 1.1 Présentation du jeu de données

```
[]: import pandas as pd

df = pd.read_excel("Carsmall3.xlsx", index_col=0)
    df
```

	Model_Year	Origin	Weight	MPG \
Model				
chevrolet chevelle malibu	70	USA	3504	18.0
buick skylark 320	70	USA	3693	15.0
plymouth satellite	70	USA	3436	18.0
amc rebel sst	70	USA	3433	16.0
ford torino	70	USA	3449	17.0
	•••		•••	
ford mustang gl	82	USA	2790	27.0
volkswagen pickup	82	Europe	2130	44.0
dodge rampage	82	USA	2295	32.0
ford ranger	82	USA	2625	28.0
chevrolet s-10	82	USA	2720	31.0
	Horsepower	Displace	ment Ac	celeration
Model				
chevrolet chevelle malibu	130	30	07.0	12.0
buick skylark 320	165	3	50.0	11.5
plymouth satellite	150	3	18.0	11.0
amc rebel sst	150	30	04.0	12.0
ford torino	140	3	02.0	10.5
	•••	•••		
ford mustang gl	86	1	40.0	15.6
volkswagen pickup	52	!	97.0	24.6
dodge rampage	84	13	35.0	11.6

ford ranger	79	120.0	18.6
chevrolet s-10	82	119.0	19.4

[280 rows x 7 columns]

Le tableau contient des données de types hétérogènes: des chaines de caractère (type object), des entiers (int64) et des flottants (float64). Cependant la colonne Model\_Year tient plus d'une donnée qualitative que d'une donnée quantitative, malgré son type scalaire.

#### []: print(df.dtypes)

Model_Year	int64
Origin	object
Weight	int64
MPG	float64
Horsepower	int64
Displacement	float64
Acceleration	float64

dtype: object

Pour vérifier qu'il n'y a pas de données manquantes, on peut utiliser la fonction isnull(), qui nous renvoie un DataFrame contenant pour chaque cellule un booléen indiquant si la cellule est vide ou invalide. Ensuite, on peut aggréger les informations et obtenir si une au moins une cellule est vide ou invalide avec values.any()

```
[]: print(f"Le tableau comporte des données manquantes: {df.isnull().values.any()}")
```

Le tableau comporte des données manquantes: False

#### 1.2 Description des données

On peut obtenir un aperçu global rapide avec la fonction describe:

#### []: df.describe()

	Model_Year	Weight	MPG	Horsepower	Displacement	\
count	280.000000	280.000000	280.000000	280.000000	280.000000	
mean	76.035714	2968.257143	23.888571	107.189286	197.862500	
std	4.382943	846.448133	8.404399	41.421730	109.302431	
min	70.000000	1613.000000	9.000000	46.000000	68.000000	
25%	72.000000	2233.000000	17.000000	76.000000	105.000000	
50%	78.000000	2789.500000	23.000000	92.000000	151.000000	
75%	80.000000	3542.000000	30.000000	137.250000	302.500000	
max	82.000000	5140.000000	46.600000	230.000000	455.000000	
	mean std min 25% 50% 75%	count         280.000000           mean         76.035714           std         4.382943           min         70.000000           25%         72.000000           50%         78.000000           75%         80.000000	count         280.000000         280.000000           mean         76.035714         2968.257143           std         4.382943         846.448133           min         70.000000         1613.000000           25%         72.000000         2233.000000           50%         78.000000         2789.500000           75%         80.000000         3542.000000	count         280.000000         280.000000         280.000000           mean         76.035714         2968.257143         23.888571           std         4.382943         846.448133         8.404399           min         70.000000         1613.000000         9.000000           25%         72.000000         2233.000000         17.000000           50%         78.000000         2789.500000         23.000000           75%         80.000000         3542.000000         30.000000	count         280.000000         280.000000         280.000000         280.000000           mean         76.035714         2968.257143         23.888571         107.189286           std         4.382943         846.448133         8.404399         41.421730           min         70.000000         1613.000000         9.000000         46.000000           25%         72.000000         2233.000000         17.000000         76.000000           50%         78.000000         2789.500000         23.000000         92.000000           75%         80.000000         3542.000000         30.000000         137.250000	count         280.000000         280.000000         280.000000         280.000000         280.000000           mean         76.035714         2968.257143         23.888571         107.189286         197.862500           std         4.382943         846.448133         8.404399         41.421730         109.302431           min         70.000000         1613.000000         9.000000         46.000000         68.000000           25%         72.000000         2233.000000         17.000000         76.000000         105.000000           50%         78.000000         2789.500000         23.000000         92.000000         151.000000           75%         80.000000         3542.000000         30.000000         137.250000         302.500000

Acceleration
count 280.000000
mean 15.305357
std 2.951873

```
      min
      8.000000

      25%
      13.475000

      50%
      15.150000

      75%
      17.125000

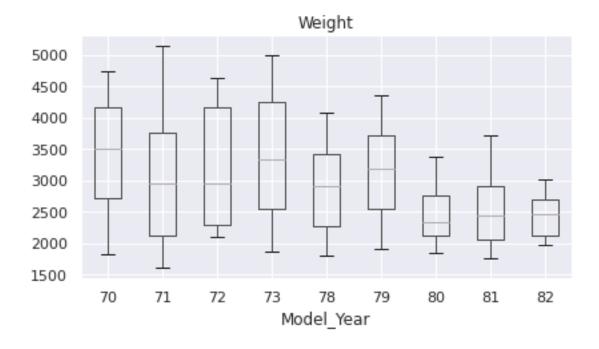
      max
      24.800000
```

```
[]: import seaborn as sns
import pylab as pl
sns.set()

ax = df.boxplot(column="Weight", by="Model_Year")
pl.tight_layout()
pl.suptitle("Distribution des poids en fonction de l'année")
ax
```

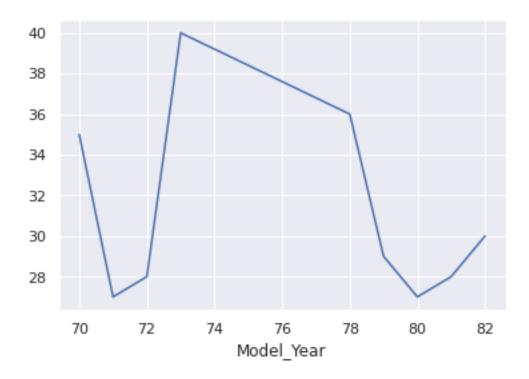
[]: <AxesSubplot:title={'center':'Weight'}, xlabel='Model\_Year'>

# Distribution des poids en fonction de l'année



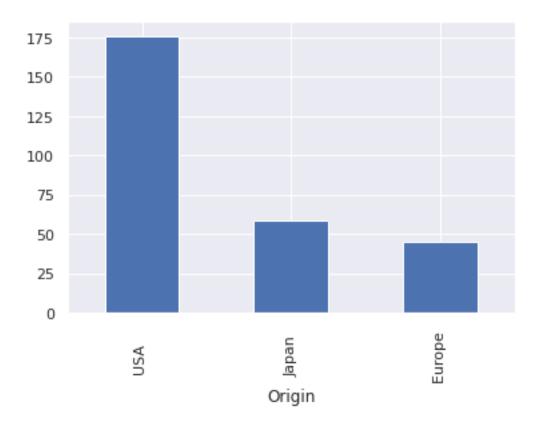
```
[]: df.value_counts("Model_Year").sort_index().plot.line()
```

[]: <AxesSubplot:xlabel='Model\_Year'>



```
[]: df.value_counts("Origin").plot(kind="bar")
```

[]: <AxesSubplot:xlabel='Origin'>



## [ ]: pd.crosstab(df.Model\_Year, df.Origin)

[]:	Origin	Europe	Japan	USA
	Model_Year			
	70	6	2	27
	71	4	4	19
	72	5	5	18
	73	7	4	29
	78	6	8	22
	79	4	2	23
	80	8	13	6
	81	3	12	13
	82	2	9	19