

# Python II

---

## Python rettet mod databehandling:

---

### Indhold:

1.	Faglig mål .....	2
2.	Øvelse (Case).....	2
	Baggrundsteori .....	3
	Krav .....	5
	Hvordan du bliver bedømmet .....	8
3.	Hjælpe materialer til gennemførsel af øvelserne:	
	Data science .....	9

# Faglige mål:

Øvelsen dækker følgende målpinde:

1. Eleven kan anvende Python til opbygning af en datapipeline baseret på ETL-programmeringsmønsteret.
2. Eleven kan oprette og bruge egne Python-moduler i komplekse programmeringsprojekter, så funktionalitet kan genbruges og vedligeholdes nemt.
3. Eleven kan anvende Python-moduler til at hente (extract) data fra internet- og netværkskilder og integrere dem i en programmeringspipeline på en sikker og robust måde, der demonstrerer beskyttelse af datatransport mod angreb samt håndtering af ustabile netværksforbindelser.
4. Eleven kan implementere databehandling ved hjælp af Python-moduler til databehandling, såsom pandas, dask eller PySpark.
5. Eleven kan anvende kryptografiske metoder til beskyttelse af data i en programmeringspipeline.
6. Eleven kan programmere mod databaser og anvende SQL i forbindelse med Python-programmering og gøre rede for, hvordan det anvendes i dataanalysen.
7. Eleven kan anvende Python-moduler til grafisk visualisering af data og gøre rede for, hvordan det anvendes i dataanalysen.

## Øvelse (Case) :

### Baggrund

Du er ansat i en softwareudvikling organisation. Du får et naturcenter som kunde som ønsker at implementer et system på en Linux setup til analysering af blomster data til overvågning og dokumentation, med henblik på forskning. Blomster data indsamles og registeres af forsker og kan hentes/download (**extract**) fra et internationale datakilde på skyen som csv filer: <https://raw.githubusercontent.com/jbrownlee/Datasets/master/iris.csv>

Når data er hentet og gemt i destination folder på lokalt filesystem (LFS), skal data renses og behandles (**transform**) efter brugerens krav som er, at **KUN** observationer med arten **Iris-setosa** ønskes filteres til en ny csv fil. (*Altså filter data så kun "species" == "Iris-setosa" er tilbage*). Og det transformerede data gemmes ligeledes på LFS.

Til dataanalyse, ønsker kunden at anvende SQL-queries og udtræk data til diverse grafisk visninger. Det transformerede data ønskes derfor gemmes (**load**) i en MySQL database, hvorfra kunden kan fortæg SQL-queries i Python til visuel præsentation af det transformerede data som: **scatter-plot**, **histogram** og **boxplots** diagrammer.

### Problemformulering

- Hvordan kan du, på en Linux setup, implementere en Python script i en ETL (Extract-Transform-Load) mønster til gennemførsel af opgaven?
  - Hvordan kan du implementere **extract** delen med teknologier som er cross-platform hvor kode implementation er:
    1. beskyttes mod command-line injections
    2. HTTPS beskyttet under data transport
    3. Robusthed (data hentes i en stream af små blokker og ikke det hele på en gang)
  - Hvordan kan du med anvendelse af Python dataprocessering moduler, rense og filtrere (**transform**) det hentede data.
  - Hvordan kan du gemme det transformerede data som csv
  - Hvordan kan du gemme det transformerede data som en tabel i din database.
  - Hvordan kan du anvend Python visualisering moduler til implementering af grafisk visninger af din transformerede data læst fra databasen.

## Baggrundsteori

- **Python extract værktøjer**

“Extract libraries/tools” til at hente data fra eksterne kilder, direkte i Python: **requests**, **wget**.

Eller ved brug af eksterne programmer gennem **subprocess**: f.ex. kørsel af **curl** og **wget** via **subprocess**.

Værktøj	Type / Kategori	Use-case i “Extract”
requests	Python HTTP-bibliotek (3rd-party)	Hente data fra web/API direkte i Python
wget (Python-modul)	Python download modul (3rd-party)	Hente filer via HTTP/HTTPS direkte i Python
curl	Eksternt shell command (3rd-party)	Hente filer eller API-data via shell, pipes, ikke cross-platform
subprocess	Python standardbibliotek (stdlib)	Kører eksterne kommandoer (curl, wget. (også hadoop distribueret fil system hvis data som skal extract er big data))

- **pySpark som transform værktøj**

Emne	Forklaring
Hvad er PySpark?	PySpark er Python-API’et til Apache Spark, som gør det muligt at bruge Spark via Python-kode
Formål	At arbejde effektivt med store datamængder sammen med DFS (f.ex. Hadoop), men også for normal datamængde til dataanalyse, rensning og transformation
Kerneidé	Behandler data i tabelform (DataFrames) på en måde, der minder om Pandas – men kan skalere
Typiske anvendelser	Data rensning, filtrering, transformation, aggregering og feature engineering
DataFrame-model	PySpark bruger DataFrames, som er strukturerede, kolonnebaserede datasæt
Ydelse	Hurtigere end klassisk Python ved større datasæt pga. optimering og lazy execution
Lokalt vs. distribueret	Kan bruges både lokalt i et Python-script og i distribuerede Spark-miljøer
Integration	Kan læse/skrive data fra CSV, JSON, Parquet, databaser (fx MySQL) m.m.
Typisk brugsscenario	ETL-pipelines: Extract → Transform → Load

- **Pyplot som visualiseringsværktøj**

Kategori	Beskrivelse	Eksempel / Bemærkning
Modulnavn	<code>matplotlib.pyplot</code>	Typisk importeres som <code>import matplotlib.pyplot as plt</code>
Formål	Til at lave 2D-grafik, plots og visualiseringer i Python	Bruges til scatter plots, linjeplots, histogrammer, barplots osv.
Typiske funktioner	<code>plot()</code> , <code>scatter()</code> , <code>bar()</code> , <code>hist()</code> , <code>imshow()</code>	F.eks. <code>plt.scatter(x, y)</code> til et scatterplot
Figur og akser	<code>figure()</code> , <code>subplots()</code>	<code>fig, ax = plt.subplots()</code> giver mulighed for flere plots i én figur
Labeling	<code>xlabel()</code> , <code>ylabel()</code> , <code>title()</code> , <code>legend()</code>	Sætter akse-navne, titel og forklaring
Styling	Farver ( <code>color</code> ), linjetype ( <code>linestyle</code> ), marker ( <code>marker</code> )	F.eks. <code>plt.plot(x, y, color='red', linestyle='--')</code>
Visning	<code>show()</code>	Viser figuren i en grafisk vindue eller notebook
Gemme	<code>savefig()</code>	Gemmer figuren til fil, f.eks. <code>plt.savefig("plot.png")</code>
Interaktivitet	Zoom, pan, klik i notebook eller GUI	Standard i matplotlib interaktive mode (%matplotlib notebook)
Data input	Lister, NumPy arrays, pandas Series/DataFrames	Kan plotte direkte fra pandas: <code>df.plot(x='col1', y='col2', kind='scatter')</code>
Typiske brugsscenerier	Dataanalyse, videnskabelige plots, rapporter, dashboards	Kombineres ofte med pandas og numpy

## Krav

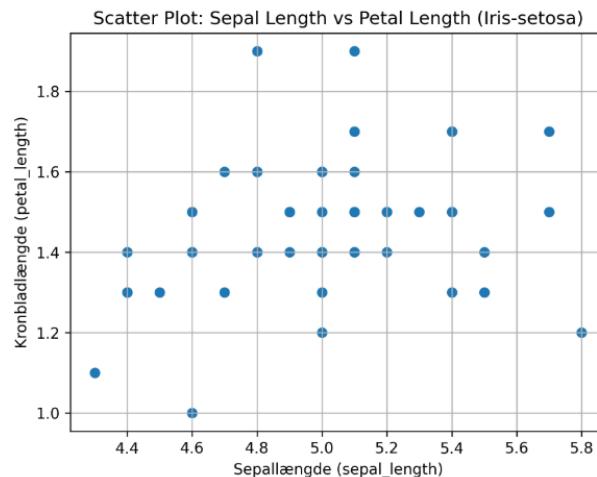
- En flora data fil (blandt mange flora data filer) er **iris.csv** som ligger på det omtalte ”blomster data fra internationale datakilder” beskrevet i problemformulering. Denne fil kan hentes fra kilden med følgende link:  
<https://raw.githubusercontent.com/jbrownlee/Datasets/master/iris.csv>
  - *TIPS: ”Data science” er tit en del af arbejde med data behandling. Her er et godt eksempel på, at en data scientist er påkrævet i arbejdet, således at du som udvikler kan få en forklaring på, hvordan du kan for tolke data. Vores data scientist har givet forklaring på format af data i url givet ovenfor, og kan læses i afsnit ”Data science” længer nede i dette dokument.*
- Du skal implementere **en main Python script** som implementerer følgende **3 ”custom” moduler** som du skal implementere og importere i din main script:
  1. Extract modul
  2. Transform modul
  3. Load modul
  4. Visualisering modul
  - **Extract modul opbygning:** indeholder **3 metoder** til at hente (extract) flora data fra datakilden:
    1. Metode 1, brug Python-bibliotk: **requests**
    2. Metode 2, brug Python- bibliotk **wget**.
    3. Metode 3, brug Python- bibliotk **subprocess**, til eksekvering af eksternt program: **curl**.

### Overvejelser til din implementation:

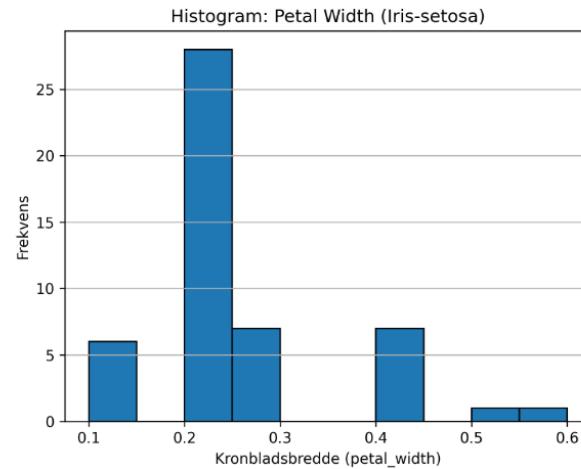
- I hver metode skal du med kode-kommentar dokumentere:
  - Hvordan den håndterer datasikkerhed og dataintegritet (command-line injection)
  - Hvordan robusthed under download (afbrydelser under download) håndteres.
- **Sikkerhedsvurdering:**
  - I scriptets main-funktion skal du vælge kun én af de 3 metoder til download, og skriv en kort refleksion i kommentarform om, hvorfor netop denne metode er bedst set ud fra sikkerhed og robusthed, og hvilke risici der kunne opstå ved de andre metoder.
  - **Gem det hentet data** i en csv fil i folder Input\_dir. CSV filen skal indeholde passende kolonnenavn når den vises manuelt. (Se ”Data science” sektion for hvad kolonnenavn kan være).
    - Du må ikke ”hardcode” navnet på det hentet csv fil når gemmes på LFS. Det hentet csv fil skal anvend samme navn som angivet i dens download url.
- **Transform modul opbygning:** anvender Pythons dataprocessering bibliotk **pyspark** til transformering af det hentede data. Krav til transformation er:
  - Med pyspark, transformér det original data hentet fra datakilden så **KUN** observationer med arten **Iris-setosa** er trukket ud. (*Altså rækker hvor kolonne ”species” == ”Iris-setosa”*).
- **Load modul opbygning:**
  - **En metode** som modtager det transformerede data som dataframe og gemmer det som en ny csv fil i folder Output\_dir.
    - Det nye transformerede csv fil skal indeholde passende kolonnenavn når den vises manuelt.
    - Du må ikke ”hardcode” navnet på det transformerede csv fil når gemmes på LFS. Det transformerede csv fil skal anvend samme navn som det angivet i dens download url før

transformation, du skal dog "append" teksten "transform\_" forand det nye navn, f.ex: **transformed\_xxx.csv**.

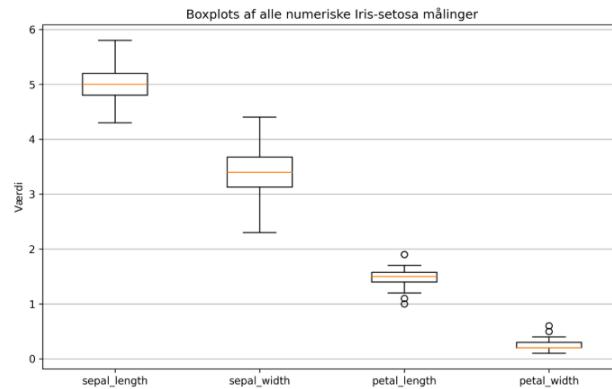
- Hver gang app genstart -> extract, transform og Load, skal det gamle data i csv fil overskrives.
- **En metode** som modtager det transformerede data som dataframe og gemmer det som en tabel i en MySQL database.
  - Databasen hvor i tabellen oprettes, skal automatisk oprettes hvis den ikke eksister.
  - Hver gang app genstart -> extract, transform og Load, skal det gamle data i databasen overskrives.
- **Visualisering modul opbygning:**
  - Du skal ved visualisering sørge for, at navngive akser og give figuren en passende titel.
  - Der skal være 3 metoder i visualisering modulet: En til generering af en **scatter-plot**, en **histogram** og en **boxplot** diagram.
    - Hver metode skal modtag en "dataframe" objekt som parameter når kaldes, som bruges til generering af diagrammet. Den som kalder metoderne i visualisering modulet sørge for at generere denne dataframe ud fra data gemt i databasen.
  - **Scatter-plot eksempel:** Visualisere sammenhængen mellem to målinger: sepal\_length på x-aksen og petal\_length på y-aksen. Eksempel på en scatter-plot:



- **Histogram eksempel:** over kolonnen petal\_width med ca. 10 søjler (“bins”).  
Eksempel på en histogram:



- **Boxplots eksempel:** Et  $2 \times 2$  layout med fire **boxplots**:
  - sepal\_length
  - sepal\_width
  - petal\_length
  - petal\_width



## Hvordan bliver du bedømmet

- Fremvis din Python script hvor:
  - Alle 3 extract-metoder virker korrekt og downloader filen
    - Du skal vise hvordan du i din kode, løser punkterne under ”Overvejelser til din implementation” for kørslen.
    - Transform data skal virke korrekt efter det stillede krav.
      - I csv ( Kravet om at genbrug csv filnavn ude fra det original filnavn fra download url samt generering af input/output folder til lagering af filen, samt kolonnenavn til filerne er alene for dig at demonstrerer din programmeringsevne. )
    - Load data skal være korrekt efter det stillede krav.
      - I databasen ( Kravet om at autogenerer databasen hvis den ikke eksister, samt overskrivning af eksister tabel ved hver kørsel er alene for dig at demonstrerer din programmeringsevne. )
      - Data fra databasen kan bruges til visualisering som **scatter**-, **histogram** og **boxplot** grafer.

# Data science

In the field of flora following mesurment terms exist "sepal\_length", "sepal\_width", "petal\_length" and "petal\_width". (**På dansk: Sepal = bægerblad, og Petal = kronblad**)

Those terms are **botanical measurements** commonly used in plant (flora) datasets, especially the classic **Iris flower dataset**. They refer to the sizes of two main flower structures:

## What they mean

**Sepal** – the outer parts of the flower (like protective leaf-like structures).

**Petal** – the inner, typically colorful parts of the flower.

So, the variables mean:

- **sepal\_length** – the length of a flower's sepal
- **sepal\_width** – the width of a flower's sepal
- **petal\_length** – the length of a flower's petal
- **petal\_width** – the width of a flower's petal

These measurements are usually recorded in **centimeters** and used to distinguish between species.

When representing flora data as a record, these measurements are typically represented as

6.3,3.3,6.0,2.5, Iris-virginica → **sepal\_length, sepal\_width, petal\_length, petal\_width, species**.

## When to Use hdfs vs. subprocess

Task / Situation	Use hdfs module	Use subprocess (HDFS CLI)	Reason
Uploading/downloading files	Yes	Possible but unnecessary	WebHDFS supports this cleanly and safely
Listing files / directories	Yes	Yes	Both work, but Python API is cleaner
Reading/writing file contents	Yes	No	CLI can't stream content in the same way
Checking file existence	Yes	Yes	Avoid parsing CLI output when Python API handles it
Managing permissions (chmod, chown, ACLs)	No	Yes	WebHDFS doesn't support full permission features
Checking file sizes, usage, quotas	Limited	Yes	CLI offers richer filesystem metadata tools
Running MapReduce (hadoop jar, mapred job)	No	Yes	Only CLI can run jobs
Running Yarn commands	No	Yes	Only CLI supports Yarn administration
Running HDFS admin commands (safemode, balancer)	No	Yes	Not exposed via WebHDFS
Automating HDFS workflows in Python	Yes	Yes	Prefer Python unless CLI is required
High-performance / parallel file operations	Yes	No	CLI is slower because it spawns new processes
Clean, maintainable production code	Yes	Avoid	Python API is more stable and testable
Compatibility (no WebHDFS enabled)	No	Yes	CLI always works, WebHDFS may be off
Teaching / learning differences	Yes	Yes	Useful to compare both approaches