

# **Dokumentation quenfo\_py**

Die Software quenfo\_py bietet verschiedene Funktionen zur Verarbeitung von Stellenanzeigen an. Diese unterteilen sich in die Klassifikation von Stellenanzeigen, in die Informationsextraktion von Kompetenzen und Tools und in Matching-Workflows zum Auffinden bereits bekannter Entitäten innerhalb klassifizierter Paragrafen. In dieser Dokumentation werden die jeweiligen Workflows beschrieben. Dabei werden die einzelnen Schritte und die genutzten Klassen und Methoden aufgeführt. Jede ausführbare Applikation arbeitet mit Object Relational Mapping (ORM). Objekte werden hierbei als Datenbankeinträge persistiert, d.h. in den Datenklassen (z.B. in den Klassen ClassifyUnits, ExtractedEntity, InformationEntity oder ExtractionUnit) werden entsprechende Annotationen an Klassenattributen vorgenommen, um diese als vorzunehmenden Eintrag zu kennzeichnen. Für die Realisierung wurde SQLAlchemy genutzt.

Die Software entstand im Projekt Quenfo und in Kooperation mit dem Bundesinstitut für Berufsbildung.

#### Zielsetzung:

a. Stellenanzeigen werden in Paragraphen aufgesplittet und klassifiziert.

#### Mögliche Klassen:

- 1. Selbstvorstellung des ausschreibenden Unternehmens
- 2. Beschreibung der Tätigkeit, Angebote an die Bewerberinnen und Bewerber
- 3. Anforderungen an die Bewerberin bzw. den Bewerber
- 4. Formalia und Sonstiges
- 5. 1&3
- 6. 2&3
- b. Informationsextraktion von Kompetenzen und Tools aus klassifizierten Paragraphen
- c. Matching-Workflows zum Auffinden bereits bekannter Entitäten innerhalb klassifizierter Paragrafen.

## Input:

Trainingsdaten (SQL-Datenbank mit bereits klassifizierten Stellenanzeigen)
Input-Daten (SQL-Datenbank mit Stellenanzeigen)

## Hauptstruktur:

Textclassification

Information Extraction

Matching

## Output: SQL-Datenbank bestehend aus:

```
SQL-Tabelle mit klassifizierten Paragraphen

SQL-Tabelle mit ExtractionUnits (Tools oder Kompetenzen)

SQL-Tabelle mit MatchingUnits (Tools oder Kompetenzen)
```

--> Mehr zu Input und Output siehe Ende der Readme

# Quickstart 🏃

Die Anwendung wurde in Python 3.7 geschrieben.

# Klone das Repository

```
git clone https://github.com/agerlac1/quenfo_py.git
```

cd in den Ordner quenfo\_py/code: hier liegt die requirements Datei und das Programm wird von hier ausgeführt (working dir)

```
python -m pip install -r requirements.txt
```

Mit der nachfolgenden Ausführung wird das gesamte Programm samt Default-Settings aufgerufen (Input-und Trainingsdaten müssen zuvor in der quenfo\_py\_data Struktur liegen (siehe im nachfolgenden Punkt) und der Dateiname des Trainingsfiles in der quenfo\_py\_data/config/config.yaml Datei angegeben werden.)

--> Textclassification, Information Extraction, Matching

```
python main.py --input_path
"C:\absolute_path\quenfo_py_data\sqlite\orm\input_database.db" --db_mode
{overwrite,append}
```

Informationen über die erfolgten Abläufe und Ergebnisse werden in dem Modul /logger in den entsprechenden logging-Dateien gespeichert.

# | IMPORTANT |

Neben dem quenfo\_py Repo wird ein Ordner namens quenfo\_py\_data benötigt, der die nachfolgende Struktur enthalten muss. Mit sind die obligatorischen Dateien markiert, die in jedem Fall benötigt werden. Der Pfad zu der Input\_Datei muss als absolute Pfadangabe über das CMDline Interface mitgegeben werden (s.u.). Ansonsten kann der Ordner an beliebiger Stelle im Verzeichnis liegen. -> Ordner enthält Support-Files

```
quenfo py data
    - Config
    config.yaml
    - resources
         - classification
         | | | | trainingSets
          | | Light Taindata.db
            | Figure 1 | Figure 2 | Figure 2 | Figure 3 
            stopwords.txt (optional: wenn nicht vorhanden, werden keine SW entfernt)
            ► pinformation extraction
          | | competences
            competenceContexts.txt
            competences.txt
            matchingStats.txt
            | | | modifier.txt
                              □ noCompetences.txt
                 └ /tools
            | | | matchingStats.txt
                  noTools.txt
            | | | toolContexts.txt
            tools.txt
    | | mlp
    possibleCompounds.txt
    splittedCompounds.txt
                                                                             (optional, wird sonst trainiert)
    | | model knn
    │ └ ]model tfidf
                                                                           (optional, wird sonst trainiert)
    └ /sqlite
```

in den Ordner information extraction/data/competences/

- competences.txt (leer, oder mit bereits bekannten/extrahierten Kompetenzausdrücken)
- noCompetences.txt (leer, oder mit Falschextraktionen, die nicht wiederholt werden sollen)

in den Ordner information extraction/data/tools/

- tools.txt (leer, oder mit bereits bekannten/extrahierten Tools)
- noTools.txt (leer, oder mit Falschextraktionen, die nicht wiederholt werden sollen)

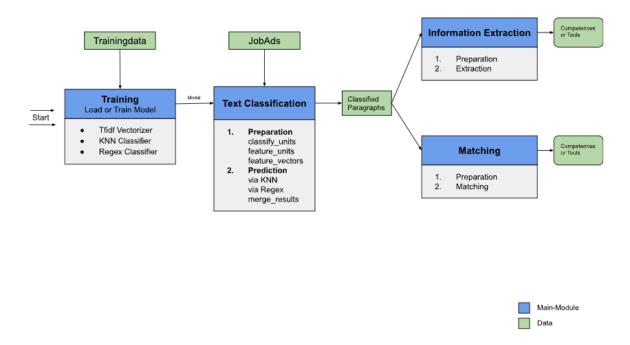
--> Weitere Informationen wie die Input- und Trainingsdaten aufgebaut sein müssen im letzten Kapitel unter (Daten-Aufbau)



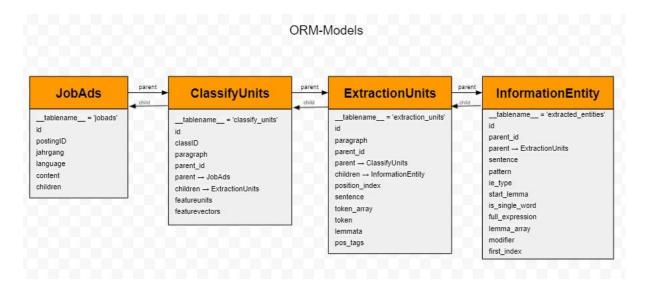
Im Folgenden wird der Workflow der quenfo\_py Software beschrieben.

# Allgemein

Allgmein besteht die Software aus 3 bzw. 4 Hauptmodulen. Zunächst wird das Trainings-Modul aufgerufen, in welchem das Model geladen oder je nach dem neu trainiert wird. Danach beginnt der Hauptprozess der Software, in dem die zu verarbeitenden Stellenanzeigen erst klassifiziert werden und dann Informationen zu Kompetenzen oder Tools extrahiert und bereits bekannte Entitäten gematched werden.

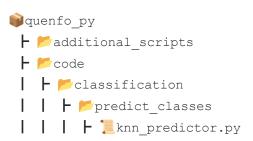


Im folgenden sieht man die Klassenstrukturen der ORM-Models:



#### **Code Struktur**

Der Code ist so struktuiert, dass sich die einzelnen Module (im Workflow s.o. erkennbar) ebenfalls in der Ordnerstruktur wiederfinden.



```
| | | | | Tregex predictor.py
| | | | | | [convert_featureunits.py
| | | | | ]convert_featurevectors.py
| | | Config model.py
| | | | connection.py
| | | | | Connection_resources.py
| | | helper.py
| | | models.py
| | | | logger
| | | models.py
| | | | orm.py
| | tests
| | | training
| | | | | igen knn.py
```

# Implementierung und Module 🛠

# Hauptbestandteile: Training, Classification, IE und Matching

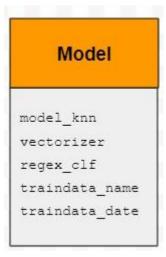
#### **Training**

Das Trainingsmodul besteht erstens aus dem Abgleich, ob ein Modell bereits vorhanden ist oder ob ein neues trainiert werden soll. Dafür wird einmal überprüft, ob bereits ein Model für den TfidfVectorizer und den KNN-Classifier vorliegt (Dateinamen dazu in config.yaml gesetzt). Liegt jeweils eins vor, wird überprüft,

- ob die vorliegenden Trainingsdaten auch für das Modell verwendet wurden und
- 2. ob die Konfigurationseinstellungen der Modelle mit denen in der config.yaml gesetzten übereinstimmen.
- 3. ob die Modelle auch gefittet sind.

Sollten dementsprechend neue Trainingsdaten vorliegen oder neue Konfigurationseinstellungen gesetzt worden sein oder die geladenen Modelle nicht gefittet sein, wird neu trainiert oder andersrum der entsprechende Vectorizer und Classifier geladen. Anschließend werden diese für das Objekt der Klasse Model als Werte gesetzt.

Zuletzt wird noch der RegexClassifier geladen, der sich aus den gegebenen Mustern und ihren Klasseneinteilungen aus der Support-Datei *regex.txt* ergibt. Auch diese werden in Form eines Dataframes als RegexClassifier im Model gesetzt.



Das bedeutet, dass am Ende des Trainingsmoduls ein Objekt der Klasse Model zurückgegeben wird, welches aus den drei Komponenten (Tfidf, KNN & Regex) besteht und noch zusätzlich Informationen über die genutzten Trainingsdaten enthält.

#### Classification

Die Textclassification ist in zwei Hauptschritte aufgeteilt:

- 1. Vorbereitung der zu klassifizierenden Stellenanzeigen (*prepare\_classifyunits/*) in den Schritten:
  - i. Generierung von classify\_units durch splitten der Stellenanzeigen in Paragraphen (und erste Normalisierungsschritte)
  - ii. Verarbeitung der Paragraphen zu feature\_units (Tokenization, Normalization, Stopwords Removal, Stemming, NGram(or ContinuousNGram) Generation)
  - iii. Vektorisierung der feature\_units zu feature\_vectors mittels des Tfidf-Vectorizers(aus dem Objekt Model).
- 2. Vorhersage der Klassen für die vorverarbeiteten Paragraphen (predict classes/) in den Schritten:
  - i. KNN-Prediction mittels des KNN-Classifiers aus dem Model.
  - ii. Regex-Prediction mittels des Regex-Classifiers aus dem Model.
  - iii. Abgleich und Zusammenführen der beiden Vorhersagen (merge\_results)

#### **Information Extraction**

**TODO** 

#### Matching

TODO

# **Support Module**

#### configuration

Das configuration-Modul enthält:

 das config\_models.py Script, in dem die Klasse Configuration definiert wird, die getter, setter und checks für die in der Konfigurationsdatei enthaltenen Werte enthält. --> Die dazugehörige config.yaml Datei (in der die Konfigurationseinstellungen und Filenamen enthalten sind), befindet sich in der quenfo py data Struktur.

#### orm\_handling

Das Modul *orm\_handling/* ist das Verbindungsstück zwischen Datenbank und Python-Tool. Hier werden Daten abgefragt und in Datenbanken geschrieben, mithilfe der Definition von Models, die die Datenbank-Tabellen abbilden. Verwendet wurde das Python-Package SQLAlchemy um Object Relational Mapping umzusetzen.

- 1. models.py Script um Klassen und Schmeata für ORM-Objects zu definieren. Classes: JobAds --> JobAds to be splitted and classified ClassifyUnits --> preprocessed and classified paragraphs TrainData --> Traindata (already in paragraphs and classified) ClassifyUnits\_Train --> contains each Traindata paragraph (preprocessed and classified) ExtrationUnits --> preprocessed and splitted sentences from paragraphs InformationEntity --> extracted entities
- orm.py --> Script enthält query-Abfragen an die Datenbank und Funktionen, um Objekte Datenbanken hinzuzufügen (session.add(), session.commit()). Außerdem werden hier Hilfsfunktionen definiert, die ggf. Tabellen löschen und createn.

#### database

connection.py: Script mit dem die connections zu den SQL-Datenbanken hergestellt werden. --> Returns session-obj und engine-obj.

#### logger

Logging-Ordner, in dem zusätzliche Informationen während der Ausführung des Tools gespeichert werden. Es gibt vier verschiedene Logging-files:

- 1. log main.log --> for all main related processes and raises.
- 2. log clf.log --> for all classification related processes and raises.
- 3. log ie.log --> for all information extraction related processes and raises.

4. log match.log--> for all matching related processes and raises.

tests

**TODO** 

#### **Files**

main.py Main-Skript des Tools. Hier befindet sich die grobe Architektur und Verwaltung des Programms. Des Weiteren sind hier die ArgumentParser Befehle deklariert, mit denen bestimmte Teile des Skriptes aufgerufen werden können (mehr dazu weiter unten).

requirements.txt Enthält eine Auflistung an Python-Dependencies, die benötigt werden, um das Tool auszuführen.

input, output Input-Path wird über die CMDLine mitgegeben und Output wird in die Input Datenbank reingeschrieben.

# Configuration 📋 🇸

In der Datei <code>config.yaml</code> sind alle Pfade und einstellbare Parameter vermerkt. Dadurch wird gewährleistet, dass im Code selbst für eine Anwendung nichts verändert werden muss. Alle Änderungen werden in der <code>config.yaml</code> Datei vorgenommen. Datei liegt in quenfo\_py\_data/config/config.yaml

Ansonsten können folgende Werte angepasst werden:

- FeatureUnitConfiguration --> Wie sollen die FeatureUnits erstellt werden?
- Data-Handling Parameter --> Wie viele Stellenanzeigen sollen verarbeitet werden und in welcher Chunksize?
- Tfidf Configuration --> Wie soll der Vectorizer trainiert werden oder welcher soll geladen werden?
- KNN Configuration --> Wie soll der KNN Classifier trainiert werden oder welcher soll geladen werden?
- IE Configuration --> Wie soll die Information Extraction ablaufen?
- Model Paths --> Pfade zu den Modellen (Tfidf und KNN)
- Paths --> Resource Pfade zu den Benötigten Dateien

Die config.yaml Datei kann wie folgt aussehen:

```
normalize: true
stem: true
 nGrams: {3,4}
continuousNGrams: false
                           # Number of JobAds per chunk
# Index Number of row where query starts
 tfidf_path: model_tfidf
knn_path: model_knn
  min df: 1
algorithm: auto
leaf_size: 30
competences: True
search: 3
# Paths for information extraction
# in subfolder resources/information_extraction/competences/
competences_path: competences.txt
nocompetences_path: noCompetences.txt
possible_comp_path: possibleCompounds.txt
splitted_comp_path: splittedCompounds.txt
```

# CommandLine - Befehle

#### Grundsätzlich:

# Beispiel

```
python main.py --classification --input_path "this/is/my/input/path.db
--db mode overwrite
```

## In CMDLine:

--> Hier wird nur die Classification aufgerufen und die im input\_path mitgegebene Datei verarbeitet. Sollten bereits ClassifyUnits vorhanden sein, werden diese überschrieben.

python main.py --input\_path "this/is/my/input/path.db --db\_mode append --> Da hier kein Wert mitgegeben wurde, welcher Teil des Tools aufgerufen werden soll,

werden alle drei Steps nacheinander durchlaufen (1. Classification, 2. IE, 3. Matching). Da der db\_mode *append* gesetzt wurde, werden ClassifyUnits (die bereits gegeben sein könnten in der input\_db) nicht überschrieben und nur noch nicht verarbeitete hinzugefügt.

python main.py --classification --extraction --input\_path
"this/is/my/input/path.db --db\_mode overwrite --> Hier wird erst die Classification
und dann die IE aufgerufen und die im input\_path gegebenen Daten verarbeitet. Der
db\_mode ist auf *overwrite* gesetzt. Dementsprechend werden, falls ClassifyUnits
bereits vorhanden sind, diese überschrieben.

# Daten - Aufbau

## Input

- --> Datei muss in der entsprechenden quenfo\_py\_data Struktur liegen. Als Input-Dateien müssen SQL-Datenbanken vorliegen. Die Tabelle mit den enthaltenen Stellenanzeigen sollte bestenfalls den Namen *jobads* haben oder der neue Tabellenname muss manuell im Script \*code/orm\_handling/models.py \*geändert werden. Die Daten müssen mindestens über folgende gefüllte Spalten verfügen, damit sie als Input-Daten verwendet werden können (egal ob als Test- oder Trainingsdaten):
  - id
  - content (Text der Stellenanzeige)
  - postingID
  - language
  - jahrgang

#### Ausschnitt aus db:



# **Trainingsdaten**

--> Angabe des Dateinamens in config.yaml notwendig --> Datei muss in der spezifischen quenfo\_py\_data Struktur liegen. --> Trainingsdaten als SQLite

Datenbank --> Tablename = 'traindata' (oder Abänderung im Code orm.py) Folgende Spalten müssen vorliegen:

- content
- classID
- index
- postingID
- zeilennr

#### Ausschnitt aus db:



--> Zusätzliches file *make\_sql\_traindata.py* in *additional\_scripts/* Folder kann benutzt werden um tsv-Dateien in SQLite Datenbank zu konvertieren.

# Output

Tabelle zur Textclassification:

- id
- classID
- parentID --> Zu welcher JobAd der Paragraph gehört
- paragraph

Tabelle zur Information Extraction: Kompetenzen oder Tools werden als Entitäten durch Extraktionsmuster extrahiert

- id
- positionIndex
- paragraph id
- sentence
- tokenArray

Tabelle zum Matching: Kompetenzen oder Tools werden durch StringMatching gefunden

- bi e
- parent\_id
- type
- startLemma
- singleWordEntitiy

- lemmaArraylemmaExpression
- modifier