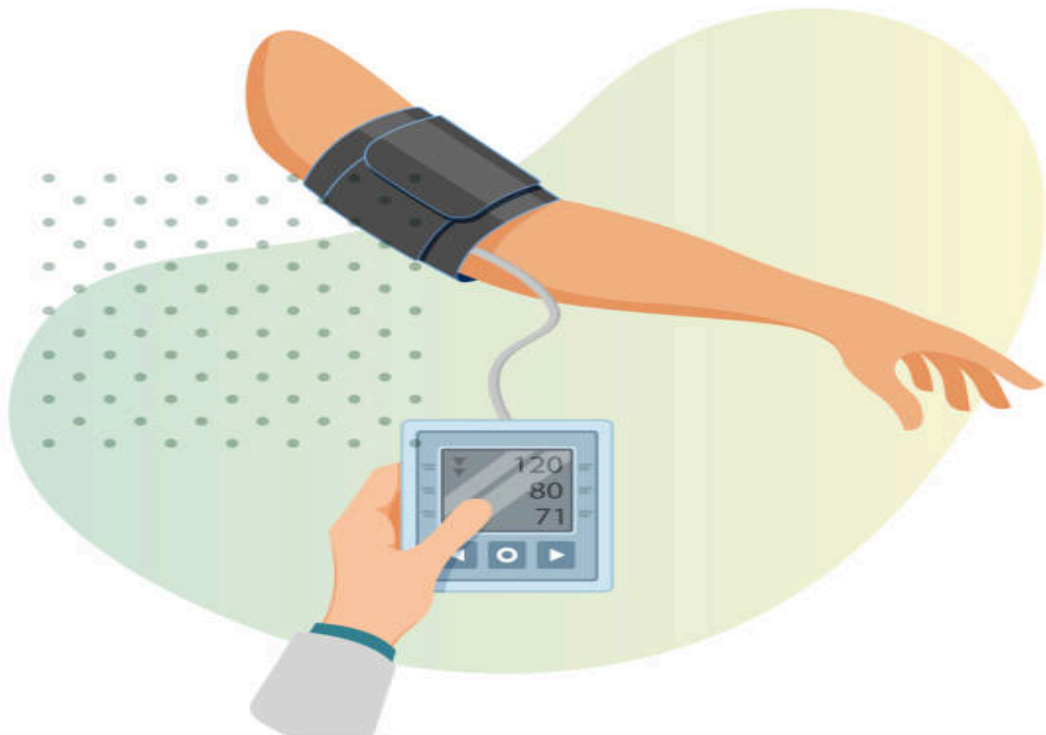


Rapport sur le système de surveillance des données de pression artérielle



Réalisé par :

- Jalakshana KANNAN
- Michelle TOBING

Table des matières :

| | |
|--|----------|
| Introduction | 3 |
| 2. Description du système | 3 |
| 2.1. Architecture globale | 3 |
| 2.2. Description détaillée des composants principaux | 3 |
| 2.2.1. Génération des messages FHIR | 3 |
| 2.2.2. Transmission via Kafka | 3 |
| 2.2.3. Consommation et analyse des données | 3 |
| 2.2.4. Stockage dans Elasticsearch | 4 |
| 3. Déploiement du système | 4 |
| 3.1. Prérequis | 4 |
| 3.2. Étapes de déploiement | 4 |
| 3.2.1. Configuration de l'environnement | 4 |
| 3.2.2. Génération et publication des messages | 4 |
| 3.2.3. Consommation et analyse des messages | 4 |
| 3.2.4. Configuration et accès à Kibana | 5 |
| 4. Résultats du tableau de bord Kibana | 5 |
| 5. Annexes | 6 |
| 1. Script Python : generate_fhir.py | 6 |
| 2. Exemple de message FHIR : blood_pressure.json | 8 |
| 3. Extrait de code : producer.py | 9 |
| 4. Extrait de code : consumer.py | 12 |
| 5. Extrait du code : docker-compose.yml | 14 |
| 6. Extrait du code : zookeeper.properties | 15 |

Introduction

Ce document présente un système de surveillance qui permet de détecter les anomalies dans les données de pression artérielle des patients et de les visualiser en temps réel à l'aide de Kafka, Elasticsearch et Kibana.

2. Description du système

2.1. Architecture globale

Le système repose sur une architecture distribuée intégrant les composants suivants :

- **Génération de données** : Création de messages FHIR au format JSON décrivant les pressions systoliques et diastoliques des patients.
- **Transmission des données** : Utilisation de Kafka pour la publication et la consommation des messages entre différents services.
- **Détection des anomalies** : Analyse des données consommées pour détecter des anomalies (par exemple, hypertension ou hypotension).
- **Stockage et indexation** : Elasticsearch pour indexer les anomalies détectées.
- **Visualisation des données** : Tableau de bord Kibana pour surveiller les anomalies en temps réel.

2.2. Description détaillée des composants principaux

2.2.1. Génération des messages FHIR

- **Script** : `generate_fhir.py`
- **Description** : La bibliothèque Python **fhir.resources** est utilisée pour créer des objets FHIR conformes à la norme HL7, incluant des données sur les patients et leur pression artérielle (systolique et diastolique).
- **Exemple** : Les messages générés sont sauvegardés dans un fichier JSON (`blood_pressure.json`) pour être publiés ultérieurement sur Kafka.

2.2.2. Transmission via Kafka

- **Script** : `producer.py`
- **Description** : Publie des messages FHIR sur le topic Kafka `blood_pressure_readings`, contenant des données patient et des mesures vitales.
- **Détails techniques** :
 - Kafka est configuré avec un cluster local contenant un broker et un zookeeper.
 - Les messages sont sérialisés au format JSON avant d'être publiés.

2.2.3. Consommation et analyse des données

- **Script : consumer.py**
- **Description :** Consomme les messages du topic Kafka, détecte les anomalies, et indexe les résultats dans Elasticsearch.
- **Méthodologie :**
 - Les valeurs de pression artérielle sont analysées pour identifier des anomalies (hypertension ou hypotension).
 - Les anomalies détectées sont enrichies avec des métadonnées et indexées dans Elasticsearch pour le suivi.

2.2.4. Stockage dans Elasticsearch

- **Configuration :** Modèle d'index pour stocker les anomalies avec les champs suivants :
 - **patient_id**
 - **systolic_pressure**
 - **diastolic_pressure**
 - **anomaly_type**
 - **timestamp**
- **Création automatique :** Le script vérifie si l'index existe et le crée si nécessaire.

3. Déploiement du système

3.1. Prérequis

- Docker et Docker Compose installés.
- Bibliothèques Python nécessaires : **fhir.resources**, **faker**, **kafka-python**, **elasticsearch**.

3.2. Étapes de déploiement

3.2.1. Configuration de l'environnement

1. Création du fichier **docker-compose.yml**
 - Définit les services pour Zookeeper, Kafka, Elasticsearch, et Kibana.
 - Expose les ports nécessaires pour chaque composant (par exemple, 9093 pour Kafka, 9200 pour Elasticsearch, 5601 pour Kibana).
2. Lancement des conteneurs Docker à l'aide de "**docker-compose up -d**" dans le terminal.

3.2.2. Génération et publication des messages

1. Exécution du script **generate_fhir.py**
 - Génère un fichier JSON contenant les données FHIR des patients.
2. **Exécution du script producer.py**
 - Publie les messages sur le topic Kafka.

3.2.3. Consommation et analyse des messages

1. **Exécution du script consumer.py**

- Consomme les messages Kafka.
- Détecte les anomalies.
- Indexe les anomalies détectées dans Elasticsearch.

3.2.4. Configuration et accès à Kibana

1. Accès au tableau de bord dans le navigateur

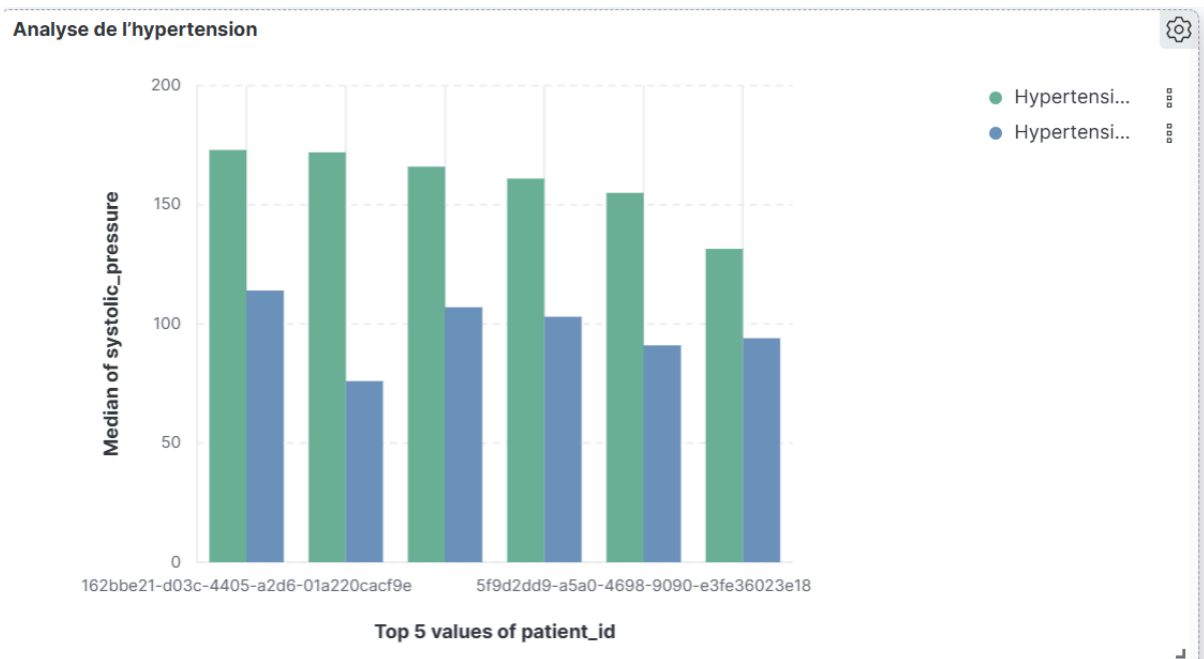
- URL : <http://localhost:5601>

2. Création des visualisations

- Utilisation des outils Kibana pour créer des graphiques et des tableaux basés sur les données indexées.

4. Résultats du tableau de bord Kibana

1. Analyse des hypertensions ((Visualisation des pressions systoliques médianes pour les patients ayant présenté des anomalies d'hypertension) :



2. Répartition des anomalies (Tableau des anomalies détectées, regroupées par type et par patient) :

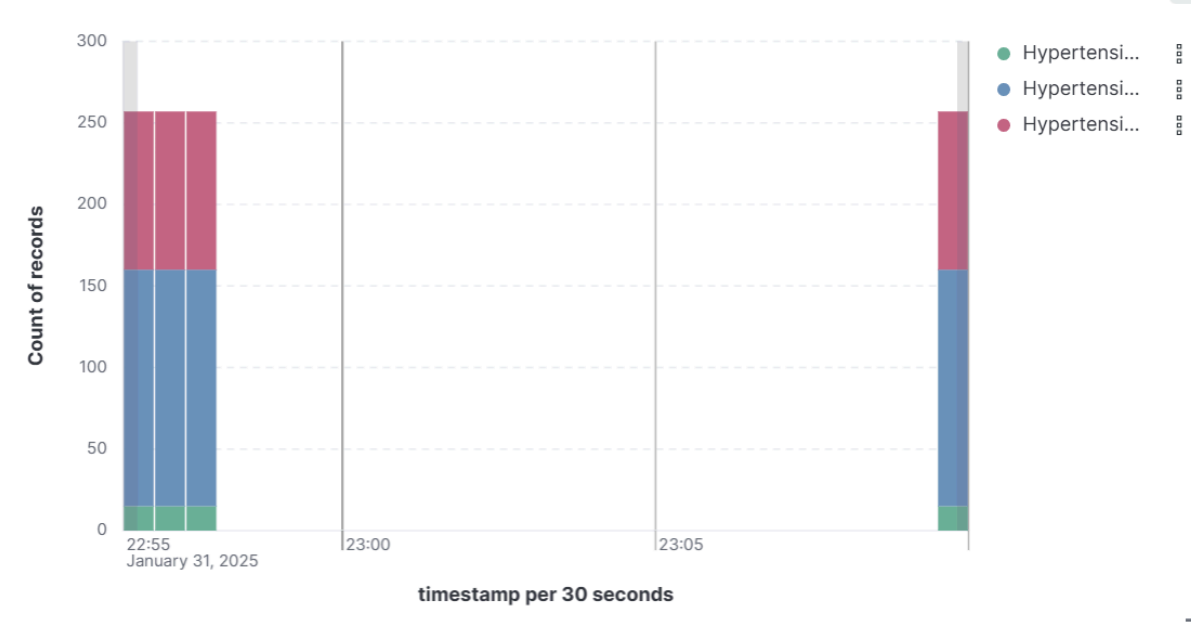
Répartition des anomalies d'hypertension par patient



| Top 5 values of anomaly_type | Top 5 values of patient_id | Count of records |
|------------------------------|-------------------------------|------------------|
| Hypertension | 162bbe21-d03c-4405-a2d6-01a: | 4 |
| Hypertension | 2a64ef1d-fa4d-4a11-bba4-af453 | 4 |
| Hypertension | 2cef7e9f-c249-4f74-b427-569f1 | 4 |
| Hypertension | 3910dd41-bb6e-4e87-8530-931 | 4 |
| Hypertension | 396fb588-7f01-4e6f-b4fd-33444 | 4 |
| Hypertension | Other | 40 |

3. Distribution temporelle (Histogramme montrant l'évolution temporelle des anomalies détectées) :

Distribution temporelle des anomalies d'hypertension (Empilement par type)



5. Annexes

1. Script Python : generate_fhir.py

```
from fhir.resources.observation import Observation
from faker import Faker
import json
```

```

# Initialisation de Faker pour générer des données aléatoires
fake = Faker()

def generate_fhir_observation(patient_id, systolic, diastolic):
    """Génère une ressource FHIR Observation pour la pression
    artérielle."""
    observation = Observation(
        resourceType="Observation",
        id=fake.uuid4(),
        status="final",
        category=[{
            "coding": [{
                "system":
"http://terminology.hl7.org/CodeSystem/observation-category",
                "code": "vital-signs",
                "display": "Vital Signs"
            }]
        }],
        code={
            "coding": [{
                "system": "http://loinc.org",
                "code": "85354-9",
                "display": "Blood pressure panel"
            }]
        },
        subject={"reference": f"Patient/{patient_id}"},
        component=[
            {
                "code": {"coding": [{"code": "8480-6", "display":
"Systolic Blood Pressure"}]},
                "valueQuantity": {"value": systolic, "unit": "mmHg",
"system": "http://unitsofmeasure.org"}
            },
            {
                "code": {"coding": [{"code": "8462-4", "display":
"Diastolic Blood Pressure"}]},
                "valueQuantity": {"value": diastolic, "unit": "mmHg",
"system": "http://unitsofmeasure.org"}
            }
        ]
    )
    return observation.dict()

```

```
# Exemple d'utilisation
if __name__ == "__main__":
    patient_id = "patient-123"
    systolic = 120 # Exemple de pression systolique
    diastolic = 80 # Exemple de pression diastolique
    observation = generate_fhir_observation(patient_id, systolic,
diastolic)

    # Sauvegarder le message dans un fichier JSON
    with open("blood_pressure.json", "w") as f:
        json.dump(observation, f, indent=2)

    print("Message FHIR généré et sauvegardé dans blood_pressure.json")
```

2. Exemple de message FHIR : **blood_pressure.json**

```
{
  "resourceType": "Observation",
  "id": "a6c8b192-3271-4107-ac4e-6200c23570a4",
  "status": "final",
  "category": [
    {
      "coding": [
        {
          "system":
"http://terminology.hl7.org/CodeSystem/observation-category",
          "code": "vital-signs",
          "display": "Vital Signs"
        }
      ]
    }
  ],
  "code": {
    "coding": [
      {
        "system": "http://loinc.org",
        "code": "85354-9",
        "display": "Blood pressure panel"
      }
    ]
  },
  "subject": {
    "reference": "Patient/patient-123"
  },
}
```



```

"component": [
  {
    "code": {
      "coding": [
        {
          "code": "8480-6",
          "display": "Systolic Blood Pressure"
        }
      ]
    },
    "valueQuantity": {
      "value": 120.0,
      "unit": "mmHg",
      "system": "http://unitsofmeasure.org"
    }
  },
  {
    "code": {
      "coding": [
        {
          "code": "8462-4",
          "display": "Diastolic Blood Pressure"
        }
      ]
    },
    "valueQuantity": {
      "value": 80.0,
      "unit": "mmHg",
      "system": "http://unitsofmeasure.org"
    }
  }
]
}

```

3. Extrait de code : **producer.py**

```

import logging
logging.basicConfig(level=logging.DEBUG) # Activer les logs détaillés

from kafka import KafkaProducer
import json
import time
import random
from faker import Faker

```

```

from fhir.resources.observation import Observation
from fhir.resources.patient import Patient

# Initialisation du générateur de données fictives
fake = Faker()

# Configuration du producteur Kafka
producer = KafkaProducer(
    bootstrap_servers="localhost:9093",
    value_serializer=lambda v: json.dumps(v,
default=str).encode('utf-8')
)

# Génération d'une observation FHIR de pression artérielle
def generate_fhir_observation():
    patient_id = fake.uuid4()

    # Création d'un patient FHIR
    patient = Patient.parse_obj({
        "resourceType": "Patient",
        "id": patient_id,
        "name": [{"use": "official", "family": fake.last_name(),
"given": [fake.first_name()]}],
        "gender": random.choice(["male", "female"]),
        "birthDate": fake.date_of_birth(minimum_age=20,
maximum_age=80).isoformat(),
    })

    # Génération des valeurs de pression artérielle
    systolic = random.randint(90, 180)
    diastolic = random.randint(60, 120)

    # Création de l'observation FHIR
    observation = Observation.parse_obj({
        "resourceType": "Observation",
        "id": fake.uuid4(),
        "status": "final",

```

```

        "category": [{"coding": [{"system":
"http://terminology.hl7.org/CodeSystem/observation-category", "code":
"vital-signs"}]}]},
        "code": {"coding": [{"system": "http://loinc.org", "code":
"85354-9", "display": "Blood pressure panel"}]},
        "subject": {"reference": f"Patient/{patient_id}"},
        "component": [
            {
                "code": {"coding": [{"system": "http://loinc.org",
"code": "8480-6", "display": "Systolic blood pressure"}]},
                "valueQuantity": {"value": systolic, "unit": "mmHg",
"system": "http://unitsofmeasure.org", "code": "mm[Hg]"}
            },
            {
                "code": {"coding": [{"system": "http://loinc.org",
"code": "8462-4", "display": "Diastolic blood pressure"}]},
                "valueQuantity": {"value": diastolic, "unit": "mmHg",
"system": "http://unitsofmeasure.org", "code": "mm[Hg]"}
            }
        ]
    })

    return {
        "patient": patient.dict(),
        "observation": observation.dict()
    }

# Envoi des messages à Kafka
topic = "blood_pressure_readings"

print(f"🔵 Envoi des messages sur Kafka (Topic: {topic})...")

for _ in range(10): # Envoi de 10 messages pour tester
    data = generate_fhir_observation()
    producer.send(topic, value=data)
    print(f"✅ Message envoyé : {data['observation']['id']} (Systolic:
{data['observation']['component'][0]['valueQuantity']['value']} mmHg,
Diastolic:
{data['observation']['component'][1]['valueQuantity']['value']} mmHg)")

```

```

time.sleep(1)

print("🔴 Fin de l'envoi des messages.")
producer.close()

```

4. Extrait de code : **consumer.py**

```

import json
from kafka import KafkaConsumer
from elasticsearch import Elasticsearch
from datetime import datetime # ✅ Importation du module datetime
import os

# 🛠️ Configuration Kafka
KAFKA_BROKER = "localhost:9093" # Vérifie si ce port est correct
TOPIC_NAME = "blood_pressure_readings"

# 📊 Configuration Elasticsearch
ELASTICSEARCH_HOST = "http://host.docker.internal:9200"
INDEX_NAME = "blood_pressure_anomalies_v2"

# 🔗 Connexion à Elasticsearch
es = Elasticsearch([ELASTICSEARCH_HOST])

# 📌 Vérifier et créer l'index si nécessaire
if not es.indices.exists(index=INDEX_NAME):
    es.indices.create(index=INDEX_NAME, body={})

# 🛠️ Connexion au Kafka Consumer
consumer = KafkaConsumer(
    TOPIC_NAME,
    bootstrap_servers=KAFKA_BROKER,
    auto_offset_reset='earliest',
    enable_auto_commit=False,
    group_id="blood_pressure_group",
    value_deserializer=lambda x: json.loads(x.decode('utf-8'))
)

print("🔵 En attente de messages...")

# 🔄 Lecture des messages Kafka
for message in consumer:

```

```

data = message.value

patient_id = data["patient"]["id"]

systolic = None
diastolic = None

# 🔍 Extraction des valeurs de pression artérielle
for component in data["observation"]["component"]:
    code = component["code"]["coding"][0]["code"]
    value = component["valueQuantity"]["value"]

    if code == "8480-6": # Systolic Blood Pressure
        systolic = value
    elif code == "8462-4": # Diastolic Blood Pressure
        diastolic = value

# ✅ Ajout du timestamp correct
if "effectiveDateTime" in data["observation"]:
    timestamp = data["observation"]["effectiveDateTime"] # ✅
Timestamp fourni dans le message
else:
    timestamp = datetime.utcnow().isoformat() # ✅ Génération d'un
timestamp UTC

print(f"📩 Message reçu - Patient {patient_id} :
{systolic}/{diastolic} mmHg à {timestamp}")

# 🔍 Détection des anomalies
anomaly_type = None
if systolic and diastolic:
    if systolic > 140 or diastolic > 90:
        anomaly_type = "Hypertension"
    elif systolic < 90 or diastolic < 60:
        anomaly_type = "Hypotension"

# 🚨 Si une anomalie est détectée, l'indexer dans Elasticsearch
if anomaly_type:
    print(f"⚠️ Anomalie détectée pour le patient {patient_id}
({anomaly_type}) !")

    anomaly_data = {
        "patient_id": patient_id,

```

```

        "systolic_pressure": systolic,
        "diastolic_pressure": diastolic,
        "anomaly_type": anomaly_type,
        "timestamp": timestamp # ✅ Timestamp correct
    }

    es.index(index=INDEX_NAME, document=anomaly_data)
    print(f"✅ Anomalie indexée dans Elasticsearch :
{anomaly_data}")

```

5. Extrait du code : **docker-compose.yml**

```

version: '3.8'

services:
  zookeeper:
    image: confluentinc/cp-zookeeper:7.4.0
    container_name: blood_pressure_fhir-zookeeper-1
    ports:
      - "2181:2181"
    environment:
      ZOOKEEPER_CLIENT_PORT: 2181
      KAFKA_OPTS:
"-Dzookeeper.4lw.commands.whitelist=ruok,stat,conf,isro,mntr"
    volumes:
      - ./zookeeper.properties:/etc/kafka/zookeeper.properties

  kafka:
    image: confluentinc/cp-kafka:7.4.0
    container_name: blood_pressure_fhir-kafka-1
    ports:
      - "9092:9092"
      - "9093:9093" # Ajout du port pour la connexion depuis l'hôte
  local
    environment:
      KAFKA_ZOOKEEPER_CONNECT: blood_pressure_fhir-zookeeper-1:2181
      KAFKA_ADVERTISED_LISTENERS:
PLAINTEXT://blood_pressure_fhir-kafka-1:9092,PLAINTEXT_HOST://localhost
:9093

```

```

    KAFKA_LISTENERS:
PLAINTEXT://0.0.0.0:9092,PLAINTEXT_HOST://0.0.0.0:9093
    KAFKA_LISTENER_SECURITY_PROTOCOL_MAP:
PLAINTEXT:PLAINTEXT,PLAINTEXT_HOST:PLAINTEXT
    KAFKA_INTER_BROKER_LISTENER_NAME: PLAINTEXT
    KAFKA_OFFSETS_TOPIC_REPLICATION_FACTOR: 1
    depends_on:
      - zookeeper

elasticsearch:
  image: docker.elastic.co/elasticsearch/elasticsearch:8.9.0
  container_name: blood_pressure_fhir-elasticsearch-1
  environment:
    - discovery.type=single-node
    - xpack.security.enabled=false # 🚫 Désactive HTTPS et
l'authentification
  ports:
    - "9200:9200"

kibana:
  image: docker.elastic.co/kibana/kibana:8.9.0
  container_name: blood_pressure_fhir-kibana-1
  depends_on:
    - elasticsearch
  ports:
    - "5601:5601"
  environment:
    -
ELASTICSEARCH_HOSTS=http://blood_pressure_fhir-elasticsearch-1:9200

```

6. Extrait du code : **zookeeper.properties**

```

dataDir=/var/lib/zookeeper/data
dataLogDir=/var/lib/zookeeper/log

clientPort=2181

```