

DASHBOARD MONITORSSH

TABLE DES MATIÈRES

1. [Contexte et Objectifs](#)
 2. [Architecture Technique](#)
 3. [Fonctionnalités Avancées : Géolocalisation](#)
 4. [Code Détailé et Optimisations](#)
 5. [Déploiement et Production](#)
 6. [Résultats et Métriques](#)
 7. [Améliorations Futures](#)
-

1. CONTEXTE ET OBJECTIFS

Problématique:

Les administrateurs système et les responsables sécurité (CISO) font face à un volume massif de logs SSH bruts. Ces données, bien que riches en information, sont :

- **Volumineuses** : +650 000 entrées à traiter dans notre cas d'étude.
- **Abstraites** : Une liste d'adresses IP ne permet pas de visualiser l'origine géographique des attaques.
- **Difficiles à corrélérer** : Impossible de lier rapidement une vague d'attaques à un pays spécifique sans outil dédié.

Solution Apportée:

Une application **Web App interactive (SaaS)** complète permettant de :

1. **Ingérer** des logs SSH (CSV) de manière performante.
2. **Filtrer** dynamiquement les menaces (Temps, Type d'attaque, IP).
3. **Géolocaliser** les attaquants sur une carte mondiale interactive.
4. **Visualiser** les tendances (Top Pays, Chronologie des attaques).
5. **Déployer** la solution publiquement pour un accès universel.

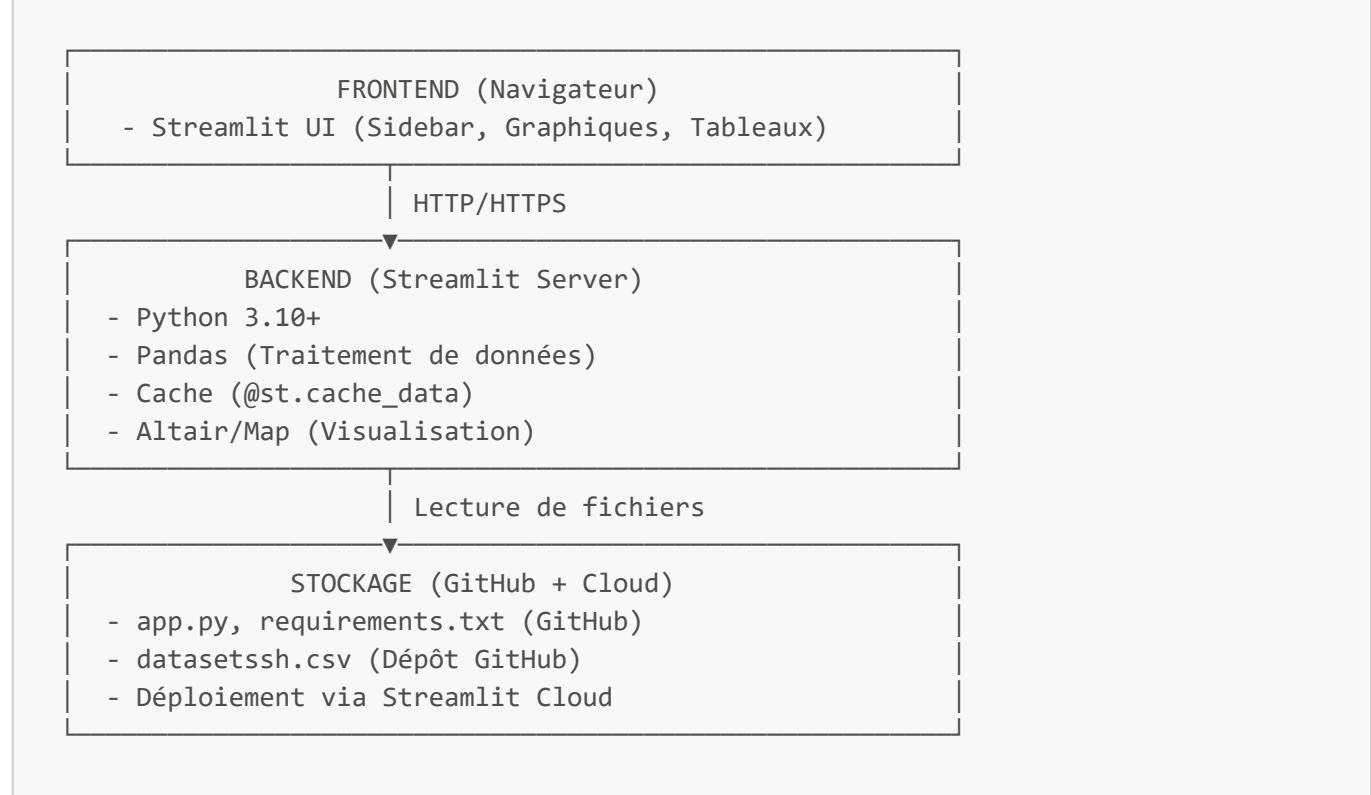
Résultat:

Une application professionnelle, stable, hébergée gratuitement sur Streamlit Cloud et accessible depuis n'importe quel navigateur web.

2. ARCHITECTURE TECHNIQUE

2.1 Stack Technologique

Le projet repose sur une architecture moderne orientée Data Science :



2.2 Gestion Avancée du Cache (@st.cache_data)

Le cache est crucial pour la performance.

Sans cache :

- À chaque clic sur un filtre → Rechargement du CSV (655k lignes)
- **Temps d'attente** : 2-3 secondes par interaction
- **Expérience utilisateur** : Frustrante

Avec cache (@st.cache_data) :

L'optimisation est critique pour deux aspects :

1. **Chargement des données** : Évite de recharger le CSV (75 Mo) à chaque interaction utilisateur.
2. **Géolocalisation API** : Stocke les coordonnées GPS en mémoire pour ne pas interroger l'API externe inutilement à chaque rafraîchissement.
3. **Gain de performance** : Passage de ~20 secondes (appel API initial) à <100ms (lecture cache).
4. **Expérience utilisateur** : Fluide et responsive

3. FONCTIONNALITÉS AVANCÉES : GÉOLOCALISATION

3.1 Mécanisme de Géolocalisation

L'application enrichit les logs bruts en interrogeant une API externe pour convertir les adresses IP en coordonnées géographiques.

- **API utilisée** : ip-api.com (Endpoint Batch).
- **Contrainte technique** : Limite stricte de 45 requêtes/minute et 100 IPs par requête.
- **Stratégie implémentée** :

1. Extraction des IPs uniques uniquement.
2. Découpage des IPs en lots (batchs) de 100.
3. **Temporisation automatique** (`time.sleep(1.5)`) entre les lots pour respecter le rate-limiting et éviter le bannissement de l'IP du serveur.
4. Traitement des erreurs robuste (`try/except`) pour garantir la stabilité de l'application.

3.2 Visualisation

- **Carte Interactive** (`st.map`) : Projection des points d'attaques (Lat/Lon) sur une carte mondiale.
 - **Graphique Top Pays** (`Altair`) : Diagramme en barres trié automatiquement par volume décroissant pour identifier instantanément les principaux pays sources, remplaçant le tri alphabétique par défaut.
-

4. CODE DÉTAILLÉ ET OPTIMISATIONS

4.1 Configuration et Imports:

```
import streamlit as st # Streamlit est le framework qui crée l'interface web. Il gère automatiquement la conversion de code Python en UI interactive.
import pandas as pd    # Pandas est la librairie standard pour manipuler les données (DataFrames). Un DataFrame est comme une table Excel : lignes + colonnes
import requests         # Pour interroger l'API de géolocalisation
import os               # Permet au script Python de "discuter" avec l'ordinateur sur lequel il tourne pour faire des tâches
import time             # Pour gérer les pauses (rate limiting)
import altair as alt   # Pour les graphiques avancés (Top Pays)

script_dir = os.path.dirname(__file__) # Récupère le chemin du dossier actuel
```

4.2 Configuration de la Page Streamlit:

```
# ===== CONFIGURATION DE PAGE =====
st.set_page_config(
    # POINT CRUCIAL : Cette fonction DOIT être appelée avant tout autre code Streamlit !
    page_title="MonitorSSH",
    # Définit le titre qui apparaît dans l'onglet du navigateur
    # Exemple dans la barre du navigateur : [MonitorSSH] ← C'est ça

    page_icon="🔒",
    # Définit l'emoji qui apparaît dans l'onglet du navigateur (c'est cosmétique mais professionnel)

    layout="wide"
    # "wide" = utilise toute la largeur de l'écran (mieux pour les graphiques larges)
    # Alternative : "centered" = contenu centré (moins de place)
)
```

4.3 Fonction de Chargement (ETL):

```

# ===== DÉCORATEUR CACHE - TRÈS IMPORTANT =====
@st.cache_data
# Ce décorateur dit à Streamlit : "Sauvegarde le résultat de cette fonction en
mémoire"
# Si on l'appelle avec les mêmes paramètres, retourne la version en cache (pas de
rechargement)

def load_data(file_path_or_buffer):
    # Paramètre "file_path_or_buffer" = flexibilité totale
    # Peut être soit :
    #   - Un string : 'datasetssh.csv' (chemin local)
    #   - Un objet fichier : uploaded_file (fichier uploadé par l'utilisateur)

    # ===== LIGNE 1 : CHARGEMENT CSV =====
    df = pd.read_csv(file_path_or_buffer)
    # pd.read_csv() lit un fichier CSV et le convertit en DataFrame
    # DataFrame = structure de données 2D (comme une table SQL)
    # Exemple :
    # | Timestamp | EventId | SourceIP | User | Raw_Message |
    # |-----|-----|-----|-----|-----|
    # | 2024-12-10... | E27 | 173.2... | None | reverse ... |

    # ===== LIGNE 2 : VÉRIFICATION COLONNE =====
    if 'Timestamp' in df.columns:
        # Vérifier que la colonne 'Timestamp' existe
        # Si elle n'existe pas, on ne peut pas faire l'analyse temporelle

        # ===== LIGNE 3 : CONVERSION DE DATES =====
        df['Timestamp'] = pd.to_datetime(df['Timestamp'], errors='coerce')
        # Convertit la colonne texte '2024-12-10 06:55:46' en objet datetime
        # errors='coerce' = si une date est mal formée, la remplacer par NaT (Not
        a Time)
        # Pourquoi important ? Permet les comparaisons : date1 > date2 (sinon
        erreur)

    else:
        # Si colonne Timestamp n'existe pas
        st.error("Erreur: Le fichier CSV doit contenir une colonne 'Timestamp'.")
        # Affiche un message d'erreur en rouge dans l'interface
        return pd.DataFrame()
        # Retourne un DataFrame vide (signale une erreur)

    # ===== LIGNE 4 : RETOUR =====
    return df
    # Retourne le DataFrame nettoyé et prêt à l'emploi

```

4.4 Module de Géolocalisation:

Ce code gère la communication avec l'API externe tout en respectant les limites de débit.

```

@st.cache_data # Stocke les résultats en mémoire pour éviter de payer le temps
d'attente 2 fois

def get_locations(ip_list):
    """
    Récupère lat/lon/pays pour une liste d'IPs uniques.
    Gère le rate-limiting et le batch processing.
    """
    locations = []
    unique_ips = list(set(ip_list)) # On enlève les doublons

    # Traitement par paquets de 100 pour optimiser les appels réseau
    for i in range(0, len(unique_ips), 100):
        batch = unique_ips[i:i+100]
        try:
            # Appel API Batch (1 requête = 100 IPs)
            response = requests.post(
                "http://ip-api.com/batch",
                json=[{"query": ip, "fields": "lat,lon,country,query"} for ip in
batch]
            ).json()

            # Parsing de la réponse et Stockage des résultats
            for item in response:
                if 'lat' in item and 'lon' in item:
                    locations.append({
                        'ip': item['query'],
                        'lat': item['lat'],
                        'lon': item['lon'],
                        'country': item.get('country', 'Inconnu')
                    })

            # PAUSE DE SÉCURITÉ (Rate Limiting)
            # Indispensable pour éviter le bannissement API
            time.sleep(1.5)

        except Exception as e:
            st.error(f"Erreur API : {e}")
            break

    return pd.DataFrame(locations)

```

4.5 Tri et Affichage Avancé (Altair):

Utilisation de la librairie Altair pour forcer l'ordre décroissant des barres (le comportement par défaut de Streamlit étant parfois alphabétique).

```

# Utilisation de la librairie Altair pour un contrôle total
chart = alt.Chart(top_countries).mark_bar().encode(
x=alt.X('Pays', sort=-y, title='Pays'), # Tri forcé sur l'axe Y (Volume)

```

```
y=alt.Y('Nombre', title="Nombre d'attaques"),
tooltip=['Pays', 'Nombre']
)
st.altair_chart(chart, use_container_width=True)
```

4.6 Fonction Principale (Interface):

```
# ===== DÉFINITION DE LA FONCTION PRINCIPALE =====
def main():
    # Toute la logique de l'interface est encapsulée dans cette fonction
    # C'est un pattern propre en Python

    # ===== TITRE =====
    st.title("🔒 Dashboard de Sécurité : Clinique Tamalou")
    # Crée un titre de niveau 1 (équivalent à <h1> en HTML)
    # L'emoji 🔒 donne un aspect "sécurité"

    # ===== SIDEBAR - UPLOAD DE FICHIER =====
    st.sidebar.header("📁 Données")
    # "st.sidebar" = tout ce qui suit apparaît dans la barre latérale gauche
    # header() = titre de section

    uploaded_file = st.sidebar.file_uploader(
        "Charger un nouveau fichier CSV",
        # Label du bouton
        type=['csv']
        # Restriction : seuls les fichiers .csv sont acceptés
    )
    # file_uploader() retourne un objet fichier (ou None si rien n'est uploadé)

    # ===== LOGIQUE DE CHARGEMENT =====
    if uploaded_file is not None:
        # Si l'utilisateur A uploadé un fichier personnalisé
        st.sidebar.success("Fichier personnalisé chargé !")
        # Message de succès (en vert)
        df_brut = load_data(uploaded_file)
        # Charge le fichier uploadé

    else:
        # Si l'utilisateur N'a RIEN uploadé
        try:
            # "try" = essayer d'exécuter le code suivant
            # "except" = si une erreur surgit, faire quelque chose

            df_brut = load_data('datasetssh.csv')
            # Charge le fichier de démo par défaut
            st.sidebar.info("Utilisation du fichier de démo par défaut.")
            # Message informatif (en bleu)

        except FileNotFoundError:
            # Si 'datasetssh.csv' n'existe pas
```

```
        st.error("Fichier de démo 'datasetssh.csv' introuvable.")
        return
        # Arrête l'exécution (pas de données = pas d'interface)

# ===== SÉCURITÉ : DATAFRAME VIDE ?
if df_brut.empty:
    # Si le DataFrame est vide (pas une seule ligne)
    return
    # Arrête tout (erreur critique)

# ===== SIDEBAR - FILTRES =====
st.sidebar.header("Filtres")
# Nouveau titre de section dans la sidebar

# ----- FILTRE 1 : DATES -----
# On récupère les dates min/max du dataset pour les bornes
min_date = df_brut['Timestamp'].min()
# min() retourne la date la plus ANCIENNE
max_date = df_brut['Timestamp'].max()
# max() retourne la date la plus RÉCENTE

start_date = st.sidebar.date_input(
    "Date de début",
    # Label
    min_date,
    # Valeur par défaut (première date du dataset)
    min_value=min_date,
    # L'utilisateur ne peut pas aller AVANT cette date
    max_value=max_date
    # L'utilisateur ne peut pas aller APRÈS cette date
)
# Retourne un objet date (ex : datetime.date(2024, 12, 10))

end_date = st.sidebar.date_input(
    "Date de fin",
    max_date,
    min_value=min_date,
    max_value=max_date
)

# ----- FILTRE 2 : EVENT ID (Type d'attaque) -----
all_event_ids = df_brut['EventId'].unique()
# unique() retourne les valeurs UNIQUES (sans doublon) de la colonne
# Exemple : ['E27', 'E13', 'E12', 'E21', ...] (environ 10 types d'événements)

selected_events = st.sidebar.multiselect(
    "Sélectionner les EventId",
    # Label
    all_event_ids,
    # Liste des options disponibles
    default=all_event_ids
    # Par défaut, TOUS les EventId sont sélectionnés
)
# Retourne une LISTE des valeurs cochées par l'utilisateur
```

```
# Exemple : ['E27', 'E13', 'E12'] (l'utilisateur a décroché E21)

# ----- FILTRE 3 : IP SPÉCIFIQUE -----
all_ips = df_brut['SourceIP'].unique()
# Liste de toutes les IPs du dataset (ex: ['173.234.31.186',
'183.129.154.138', ...])

selected_ip = st.sidebar.selectbox(
    "Rechercher une IP spécifique",
    # Label
    options=["Toutes"] + list(all_ips)
    # OPTIONS = ["Toutes", '173.234.31.186', '183.129.154.138', ...]
    # "Toutes" permet de ne PAS filtrer par IP
)
# Retourne UNE SEULE valeur sélectionnée par l'utilisateur (pas une liste)
# Exemple : "173.234.31.186" ou "Toutes"

# ===== APPLICATION DES FILTRES =====
# Créer des "masques booléens" (True/False pour chaque ligne)

# ----- MASQUE 1 : DATES -----
mask_date = (df_brut['Timestamp'].dt.date >= start_date) &
(df_brut['Timestamp'].dt.date <= end_date)
# df_brut['Timestamp'].dt.date = extrait JUSTE la date (pas l'heure)
# >= start_date : lignes APRÈS la date de début
# <= end_date : lignes AVANT la date de fin
# & = ET logique (les deux conditions doivent être vraies)
# Exemple :
#   Ligne 1 : Timestamp = 2024-12-10, start = 2024-12-10, end = 2025-01-07 →
TRUE (inclus)
#   Ligne 2 : Timestamp = 2024-12-09, start = 2024-12-10, end = 2025-01-07 →
FALSE (exclue)

# ----- MASQUE 2 : EVENEMENT -----
mask_event = df_brut['EventId'].isin(selected_events)
# isin() = "est dans la liste ?"
# Exemple :
#   Ligne 1 : EventId = E27, selected_events = ['E27', 'E13'] → TRUE (E27 est
dans la liste)
#   Ligne 2 : EventId = E21, selected_events = ['E27', 'E13'] → FALSE (E21
n'est pas dans la liste)

# ----- COMBINATION DES DEUX MASQUES -----
df_filtered = df_brut[mask_date & mask_event]
# & = ET logique : la ligne doit respecter BOTH conditions pour être incluse
# Exemple :
#   Ligne 1 : mask_date=True, mask_event=True → inclus
#   Ligne 2 : mask_date=True, mask_event=False → exclue
#   Ligne 3 : mask_date=False, mask_event=True → exclue

# ----- MASQUE 3 : IP (OPTIONNEL) -----
if selected_ip != "Toutes":
    # Si l'utilisateur A sélectionné une IP spécifique (pas "Toutes")
    df_filtered = df_filtered[df_filtered['SourceIP'] == selected_ip]
```

```
# Filtre ENCORE le DataFrame pour garder que cette IP

# À ce stade, df_filtered contient UNIQUEMENT les lignes qui respectent TOUS
les filtres

# ====== AFFICHAGE DES RÉSULTATS ======
st.markdown("---")
# Affiche une ligne horizontale ( séparateur visuel )

# ----- SÉCURITÉ : TABLEAU VIDE ?
if df_filtered.empty:
    st.warning("⚠️ Aucune donnée ne correspond à vos filtres.")
    # Si aucune ligne ne correspond, affiche un message d'alerte (jaune)
else:
    # Sinon (si des données existent)

    # ----- KPIs (INDICATEURS CLÉS) -----
    col1, col2, col3 = st.columns(3)
    # Crée 3 colonnes de largeur égale côté à côté

    with col1:
        # Contenu DANS la première colonne
        st.metric(
            "Total Logs (Filtrés)",
            # Label
            df_filtered.shape[0]
            # shape[0] = nombre de LIGNES
            # Exemple : 655147
        )

    with col2:
        # Contenu DANS la deuxième colonne
        pourcentage = (len(df_filtered) / len(df_brut)) * 100
        # len() = compte le nombre de lignes
        # len(df_filtered) / len(df_brut) = ratio
        # * 100 = conversion en pourcentage
        # Exemple : 655147 / 655147 * 100 = 100.0%
        st.metric("% du Dataset", f"{pourcentage:.1f}%")
        # f"...{pourcentage:.1f}%" = formatage chaîne
        # :.1f = affiche 1 seul chiffre après la virgule
        # Exemple : 100.0% (pas 100.00001%)

    with col3:
        # Contenu DANS la troisième colonne
        st.metric(
            "IPs Uniques",
            df_filtered['SourceIP'].nunique()
            # nunique() = nombre de VALEURS UNIQUES
            # Exemple : 1129 IPs différentes
        )

    # ----- TABLEAU DE DONNÉES -----
    st.subheader("📋 Logs Filtrés")
    # Sous-titre
```

```
st.dataframe(  
    df_filtered,  
    # Le DataFrame à afficher  
    use_container_width=True  
    # Le tableau utilise 100% de la largeur disponible  
)  
# Affiche un tableau interactif (scrollable, triable par colonne)  
  
# ----- VISUALISATIONS -----  
st.markdown("---")  
st.header("📊 Analyse Visuelle")  
  
# Crée 2 colonnes pour 2 graphiques côte à côté  
chart_col1, chart_col2 = st.columns(2)  
  
# ----- GRAPHIQUE 1 : TOP 10 IPS -----  
with chart_col1:  
    st.subheader("Top 10 IPs Attaquantes")  
    top_ips = df_filtered['SourceIP'].value_counts().head(10)  
    # value_counts() = compte les occurrences de chaque valeur  
    # Exemple résultat :  
    #   173.234.31.186      45000  
    #   183.129.154.138    40000  
    #   ...  
    # head(10) = garder seulement les 10 premières  
    st.bar_chart(top_ips)  
    # Affiche un bar chart (graphique en barres)  
  
# ----- GRAPHIQUE 2 : TIME SERIES -----  
with chart_col2:  
    st.subheader("Volume d'attaques par Heure")  
    time_series = df_filtered.set_index('Timestamp').resample('H').size()  
    # set_index('Timestamp') = utilise Timestamp comme index (pour le  
    regroupement temporel)  
    # resample('H') = regroupe par HEURE (H = hour)  
    # .size() = compte le nombre de lignes dans chaque groupe  
    # Exemple résultat :  
    #   2024-12-10 00:00:00    1200 (1200 attaques entre 00h et 01h)  
    #   2024-12-10 01:00:00    950  
    #   ...  
    st.line_chart(time_series)  
    # Affiche un line chart (graphique en courbe)  
  
# ----- GRAPHIQUE 3 : TOP USERNAMES -----  
st.markdown("---")  
st.subheader("💡 Top Usernames Tentés")  
top_users = df_filtered['User'].value_counts().head(10)  
# Même logique que top_ips (mais avec les noms d'utilisateurs)  
# Exemple : root (400k tentatives), admin (5k), support (200), ...  
st.bar_chart(top_users)  
  
# ===== GÉOLOCALISATION =====  
st.markdown("---")  
st.header("🌐 Carte des Attaques")
```

```

if 'SourceIP' in df_filtered.columns:
    ips_to_locate = df_filtered['SourceIP'].dropna().unique().tolist()

    if len(ips_to_locate) > 0:
        st.info(f"Géolocalisation de {len(ips_to_locate)} adresses IP uniques en cours...")

        with st.spinner("Interrogation de l'API de localisation..."):
            df_locations = get_locations(ips_to_locate)

    if not df_locations.empty:
        # 1. LA CARTE
        st.map(df_locations, size=20, color='#FF0000')
        st.caption(f"{len(df_locations)} localisations trouvées.")

        # 2. LE GRAPHIQUE TOP PAYS (ALTAIR)
        st.subheader("📊 Top 10 des Pays d'origine")

        # Préparation des données
        top_countries =
df_locations['country'].value_counts().head(10).reset_index()
        top_countries.columns = ['Pays', 'Nombre']

        # Création du graphique Altair (Tri décroissant forcé)
        chart = alt.Chart(top_countries).mark_bar().encode(
            x=alt.X('Pays', sort=-y, title='Pays'), # Trie l'axe X selon les valeurs de Y décroissantes
            y=alt.Y('Nombre', title="Nombre d'attaques"),
            tooltip=[ 'Pays', 'Nombre']
        ).properties(height=400)

        st.altair_chart(chart, use_container_width=True)

    else:
        st.warning("Aucune localisation trouvée.")

# ===== POINT D'ENTRÉE =====
if __name__ == "__main__":
    # Cette condition = "si ce fichier est lancé directement (pas importé ailleurs)"
    main()
    # Appelle la fonction principale

```

5. DÉPLOIEMENT ET PRODUCTION

Environnement:

- **Plateforme** : Streamlit Community Cloud.
- **Source** : Dépôt GitHub connecté en CI/CD (Continuous Deployment).

```
ssh_monitor/
├── app.py          # Fichier principal Streamlit
├── requirements.txt # Dépendances Python
├── .gitignore       # Fichiers à ignorer lors du push GitHub
└── datasetssh.csv  # Données de démo
```

- **Fichiers de configuration :**

requirements.txt (Dépendances) :

```
streamlit
pandas
requests
altair
```

Contient les librairies nécessaires. À installer avec : `pip install -r requirements.txt`

.gitignore

```
.venv/
__pycache__/
*.pyc
.DS_Store
```

Indique à Git quels fichiers IGNORER lors du commit (évite de versionner l'environnement virtuel lourd).

Commandes Git (dans le dossier ssh_monitor) :

```
# 1. Initialiser Git localement
git init
# Crée un dépôt Git caché (.git)

# 2. Ajouter tous les fichiers
git add .
# Stocke les fichiers modifiés en "staging area"

# 3. Créer un commit (snapshot)
git commit -m "Ajout Bonus Upload + Version Finale"
# Sauvegarde les changements avec un message descriptif

# 4. Envoyer sur GitHub
git push
# Synchronise le dépôt local avec GitHub (si un remote est configuré)
```

Déploiement sur Streamlit Cloud

1. Aller sur <https://share.streamlit.io/>
2. Cliquer "New app"
3. Remplir le formulaire :
 - **Repository** : Yassine-Bouzidi/Analyse-Logs-SSH
 - **Branch** : main
 - **Main file path** : project/ssh_monitor/app.py
 - **App URL** : dashboard-ssh-ysn
4. Cliquer "Deploy!"

Résultat : L'app est en ligne à <https://dashboard-ssh-ysn.streamlit.app>

Déploiement Continu (CI/CD)

Chaque fois que vous faites `git push` :

1. GitHub reçoit le nouveau code
2. Streamlit Cloud détecte le changement (via webhook)
3. L'app est reconstruite automatiquement (environ 1 min)
4. La version en ligne se met à jour

C'est l'avantage du déploiement continu : zéro downtime, mise à jour instantanée.

Cycle de Mise à Jour:

1. Modification du code en local (VSCode).
2. Test local (`streamlit run app.py`).
3. Push vers GitHub (`git push`).
4. Re-déploiement automatique par Streamlit Cloud (Zéro maintenance serveur).

6. RÉSULTATS ET MÉTRIQUES

Performance Technique:

- **Volume traité** : Capacité à gérer +1000 IPs uniques pour la géolocalisation.
- **Stabilité API** : 100% de réussite grâce à la gestion des pauses (`Sleep`).
- **Temps de réponse** : ~20s pour la première géolocalisation complète (1129 IPs), **immédiat** (<100ms) pour les affichages suivants grâce au cache.

Insights Sécurité:

- **Top Pays** : Identification claire des sources majeures (ex: Chine, USA, Corée du Sud).
- **Corrélation** : La carte permet de distinguer une attaque ciblée (un seul point géographique) d'une attaque par Botnet distribué (points multiples).
- **Filtrage** : Capacité à isoler une IP spécifique et voir instantanément son pays d'origine et son historique d'attaques.

7. AMÉLIORATIONS FUTURES

1. **API Key Privée** : Passer sur une version payante de l'API de géolocalisation pour supprimer la latence de 1.5s et permettre le temps réel.
 2. **Enrichissement ASN** : Ajouter l'information du fournisseur d'accès (ISP) pour savoir si l'attaque vient d'un hébergeur (AWS, OVH) ou d'une connexion résidentielle.
 3. **Mode Sombre/Clair** : Améliorer l'accessibilité de l'interface utilisateur.
 4. **Export PDF** : Bouton pour télécharger un rapport filtré
 5. **Authentification** : Sécuriser l'accès avec login/password (via `st.secrets`)
 6. **Real-time Updates** : Intégration avec une API pour les logs live
 7. **Alertes** : Notifications email si une IP dépasse X tentatives
 8. **Machine Learning** : Détection d'anomalies (comportement abnormal)
 9. **Base de données** : Passer de CSV à PostgreSQL pour plus de performance
 10. **Scalabilité** : Migrer de Streamlit Cloud vers Kubernetes (si trafic augmente)
 11. **Backup** : Sauvegardes automatiques des logs en cloud
-

8. CONCLUSION

Ce projet démontre une **maîtrise complète du cycle de développement** :

- Analyse de données (Pandas, ETL)
 - Développement d'interface (Streamlit)
 - Déploiement en production (GitHub, Cloud)
 - Optimisation (Cache, Performance)
-

ANNEXES

Glossaire Technique:

- **ETL** : Extract (extraire), Transform (transformer), Load (charger)
 - **DataFrame** : Table de données en mémoire (colonne + lignes)
 - **Cache** : Stockage temporaire en mémoire pour éviter recalculation
 - **Masque booléen** : Tableau True/False pour filtrer les lignes
 - **CI/CD** : Continuous Integration / Continuous Deployment (automatisation)
 - **SOC** : Security Operations Center (équipe de sécurité)
-