

Streamlit vs Dash vs Flask : Comparatif complet pour dashboards Data Science

Analyse technique approfondie avec benchmarks de performance et cas d'usage réels

Introduction : Le dilemme du choix technologique

Le développement de dashboards pour la data science a explosé ces dernières années, avec l'émergence de frameworks spécialisés. Face à un projet d'analyse de données politiques, j'ai dû choisir entre trois approches principales : **Streamlit** (nouveau venu prometteur), **Dash** (référence Plotly), et **Flask** (approche traditionnelle).

Cet article présente une analyse comparative complète basée sur une implémentation réelle du même dashboard dans les trois frameworks, avec des métriques objectives de performance, développement et maintenance.

Contexte : Un dashboard de référence

Cahier des charges du projet test

Pour cette comparaison, j'ai développé un dashboard d'analyse des corrélations entre prénoms et tendances politiques en France avec les fonctionnalités suivantes :

Fonctionnalités core :

- Recherche interactive par prénom et période
- Carte de France interactive avec départements colorés
- Graphiques dynamiques des résultats électoraux
- Export de données (CSV, JSON)

- Cache intelligent pour les performances

Contraintes techniques :

- Dataset : 2.5M+ enregistrements PostgreSQL
- Temps de réponse : < 1 seconde
- Interface responsive et moderne
- Déploiement conteneurisé avec Docker

Streamlit : Le révolutionnaire

Philosophie et approche

Streamlit révolutionne le développement de dashboards avec sa philosophie "code = app". Chaque script Python devient automatiquement une application web interactive.

Implémentation Streamlit

python

```
import streamlit as st
import plotly.express as px
import folium
from streamlit_folium import st_folium

# Configuration de page en une ligne
st.set_page_config(page_title="Qui Vote Quoi", layout="wide")

# Interface utilisateur déclarative
st.title("🗳️ Qui Vote Quoi - Dashboard Politique")

# Sidebar automatique
prenom = st.sidebar.text_input("Entrez un prénom:")
periode = st.sidebar.selectbox("Période:", ["1960-1990", "1990-2020"])

# Layout en colonnes intuitif
col_map, col_results = st.columns([2, 1])

with col_map:
    st.subheader("Carte de France")
    if prenom:
        # Création de carte avec cache automatique
        m = create_interactive_map(prenom, periode)
        st_folium(m, width=700, height=500)

with col_results:
    st.subheader("Résultats")
    if prenom:
        results = analyze_prenom(prenom, periode)

# Métriques automatiques
st.metric("Département", results['dept_name'])
```

```

st.metric("Ratio", f"{results['ratio']:.4f}")

# Graphique intégré
fig = px.bar(results['votes'], x='candidat', y='votes')
st.plotly_chart(fig, use_container_width=True)

# Cache déclaratif
@st.cache_data
def analyze_prenom(prenom, periode):
    # Logique d'analyse avec cache automatique
    return query_database(prenom, periode)

# Session state pour persistance
if 'search_history' not in st.session_state:
    st.session_state.search_history = []

# Export en un clic
if st.button("Export CSV"):
    csv = generate_csv(results)
    st.download_button("📄 Télécharger", csv, "results.csv")

```

Avantages Streamlit

✓ Développement ultra-rapide

- Dashboard complet en ~200 lignes
- Pas de HTML/CSS/JavaScript requis
- Widgets intégrés et stylés automatiquement

✓ Cache intelligent intégré

python

```
@st.cache_data(ttl=3600) # Cache 1 heure
def expensive_computation(params):
    return heavy_database_query(params)
```

✓ Session State moderne

python

```
# Persistance automatique entre interactions
if 'user_preferences' not in st.session_state:
    st.session_state.user_preferences = {}

st.session_state.user_preferences['theme'] = st.selectbox("Thème:", ["Light", "Dark"])
```

✓ Déploiement simplifié

bash

```
# Une seule commande
streamlit run dashboard.py

# Ou sur Streamlit Cloud (gratuit)
# Push sur GitHub → déploiement automatique
```

Limitations Streamlit

✗ Customisation CSS limitée

- Pas d'accès direct au DOM
- Styling limité aux options prédéfinies

- Impossible de créer des composants totalement custom

✗ Architecture monolithique

- Pas de séparation backend/frontend
- Difficulté d'intégrer dans une architecture existante
- Un seul point d'entrée par application

✗ Performance sur gros trafic

- Session par utilisateur = processus Python
- Scaling horizontal complexe
- Pas de load balancing natif

Métriques Streamlit

Métrique	Valeur	Commentaire
Lignes de code	247	Interface complète
Temps de développement	6 heures	Prototypage rapide
Temps de réponse	0.8s	Cache efficace
Mémoire par session	45MB	Session state persistant
Bundle size	N/A	Application Python

⚡ Dash : Le spécialiste Plotly

Philosophie et approche

Dash, développé par Plotly, adopte une approche réactive avec des callbacks pour gérer l'interactivité. Plus proche d'un framework web traditionnel mais spécialisé data.

Implémentation Dash

python

```
import dash
from dash import dcc, html, Input, Output, callback
import plotly.express as px
import plotly.graph_objects as go

# Initialisation de l'app
app = dash.Dash(__name__)

# Layout déclaratif avec composants HTML
app.layout = html.Div([
    html.H1("🗳️ Qui Vote Quoi - Dashboard Politique",
            className="header-title"),

    # Sidebar avec contrôles
    html.Div([
        html.H3("Paramètres"),
        dcc.Input(
            id="prenom-input",
            type="text",
            placeholder="Entrez un prénom...",
            className="form-control"
        ),
        dcc.Dropdown(
            id="periode-dropdown",
            options=[
                {"label": "1960-1990", "value": "1960-1990"},
                {"label": "1990-2020", "value": "1990-2020"}
            ],
            value="1960-1990"
        )
    ], className="sidebar"),
```

Contenu principal

```
html.Div([  
    # Carte interactive  
    html.Div([  
        html.H3("Carte de France"),  
        dcc.Graph(id="france-map")  
    ], className="map-container"),
```

Résultats

```
html.Div([  
    html.H3("Résultats"),  
    html.Div(id="metrics-container"),  
    dcc.Graph(id="results-chart")  
], className="results-container")  
], className="main-content")  
)
```

Callbacks pour l'interactivité

```
@callback(  
    [Output("france-map", "figure"),  
     Output("results-chart", "figure"),  
     Output("metrics-container", "children")],  
    [Input("prenom-input", "value"),  
     Input("periode-dropdown", "value")]  
)
```

```
def update_dashboard(prenom, periode):  
    if not prenom:  
        # Carte vide par défaut  
        empty_map = create_empty_france_map()  
        return empty_map, {}, html.Div("Entrez un prénom pour commencer")
```

Analyse des données

```
results = analyze_prenom_cached(prenom, periode)
```

```
# Carte avec département surligné
```

```
france_map = create_france_map_with_highlight(  
    highlighted_dept=results['dept_code']  
)
```

```
# Graphique des votes
```

```
votes_chart = px.bar(  
    results['votes_data'],  
    x='candidat',  
    y='votes',  
    title="Résultats électoraux"  
)  
votes_chart.update_layout(height=400)
```

```
# Métriques
```

```
metrics = html.Div([  
    html.Div([  
        html.H4(results['dept_name']),  
        html.P("Département le plus représentatif")  
    ], className="metric-card"),  
    html.Div([  
        html.H4(f"{results['ratio']:.4f}"),  
        html.P("Ratio de représentation")  
    ], className="metric-card")  
)
```

```
return france_map, votes_chart, metrics
```

```
# Cache personnalisé avec Redis (optionnel)
```

```
import redis
```

```

import pickle
from functools import wraps

redis_client = redis.Redis(host='localhost', port=6379, db=0)

def redis_cache(expiry=3600):
    def decorator(func):
        @wraps(func)
        def wrapper(*args, **kwargs):
            cache_key = f'{func.__name__}:{str(args)}:{str(kwargs)}'

            # Vérifier le cache
            cached_result = redis_client.get(cache_key)
            if cached_result:
                return pickle.loads(cached_result)

            # Calculer et mettre en cache
            result = func(*args, **kwargs)
            redis_client.setex(cache_key, expiry, pickle.dumps(result))

            return result
        return wrapper
    return decorator

@redis_cache(expiry=1800)
def analyze_prenom_cached(prenom, periode):
    return query_database(prenom, periode)

# CSS personnalisé
app.index_string = '''
<!DOCTYPE html>
<html>

```

```
<head>
  {%metas%}
  <title>{%title%}</title>
  {%favicon%}
  {%css%}
  <style>
    .header-title {
      text-align: center;
      color: #2c3e50;
      margin-bottom: 30px;
    }
    .sidebar {
      width: 25%;
      float: left;
      background-color: #f8f9fa;
      padding: 20px;
      height: 100vh;
    }
    .main-content {
      width: 75%;
      float: right;
      padding: 20px;
    }
    .metric-card {
      background: white;
      padding: 15px;
      margin: 10px 0;
      border-radius: 8px;
      box-shadow: 0 2px 4px rgba(0,0,0,0.1);
    }
  </style>
</head>
```

```

<body>
  {%app_entry%}
  <footer>
    {%config%}
    {%scripts%}
    {%renderer%}
  </footer>
</body>
</html>
'''

if __name__ == '__main__':
    app.run_server(debug=True, host='0.0.0.0', port=8050)

```

Avantages Dash

✓ Contrôle total de l'interface

```

python

# HTML/CSS complet avec composants React
html.Div([
    dcc.Graph(
        figure=custom_plotly_figure,
        config={'displayModeBar': False},
        style={'height': '500px'}
    )
], className="custom-container")

```

✓ Callbacks puissants

python

```
# Callbacks chaînés et conditionnels
@callback(
    Output("chart", "figure"),
    [Input("dropdown", "value")],
    [State("store", "data")],
    prevent_initial_call=True
)
def update_chart(selected_value, stored_data):
    # Logique complexe avec état
    return generate_figure(selected_value, stored_data)
```

✓ Intégration Plotly native

- Graphiques interactifs avancés
- Animations et transitions fluides
- Export natif des graphiques

✓ Architecture scalable

- Séparation claire composants/logique
- Intégration facile dans apps existantes
- Support multi-pages natif

Limitations Dash

✗ Courbe d'apprentissage

- Callbacks complexes à maîtriser
- Gestion d'état plus manuelle

- Debugging plus difficile

✗ Verbose du code

```
python

# Beaucoup de boilerplate pour des interactions simples
@callback(
    Output('output', 'children'),
    Input('input', 'value')
)
def update_output(value):
    return f'You entered {value}'
```

✗ Performance callbacks

- Recalcul complet à chaque interaction
- Pas de cache automatique intégré
- Optimisation manuelle requise

Métriques Dash

Métrique	Valeur	Commentaire
Lignes de code	387	Plus verbeux que Streamlit
Temps de développement	12 heures	Callbacks complexes
Temps de réponse	0.6s	Optimisé manuellement
Mémoire par session	38MB	Plus léger que Streamlit
Bundle size	2.3MB	Assets JavaScript

Flask : L'approche traditionnelle

Philosophie et approche

Flask représente l'approche web traditionnelle avec séparation complète backend/frontend.

Maximum de flexibilité au prix de plus de complexité.

Implémentation Flask

python

Backend Flask avec API REST

```
from flask import Flask, render_template, request, jsonify
from flask_caching import Cache
import json
```

```
app = Flask(__name__)
cache = Cache(app, config={'CACHE_TYPE': 'redis'})
```

Route principale

```
@app.route('/')
def dashboard():
    return render_template('dashboard.html')
```

API pour l'analyse des prénoms

```
@app.route('/api/analyze', methods=['POST'])
@cache.memoize(timeout=3600)
def api_analyze():
    data = request.get_json()
    prenom = data.get('prenom')
    periode = data.get('periode')

    if not prenom:
        return jsonify({'error': 'Prénom requis'}), 400

    try:
        results = analyze_prenom_database(prenom, periode)
        return jsonify({
            'success': True,
            'data': results,
            'cache_hit': False # Géré par Flask-Caching
        })
    except Exception as e:
```

```
return jsonify({'error': str(e)}), 500
```

```
# API pour les données géographiques
```

```
@app.route('/api/departments/<dept_code>')
```

```
@cache.memoize(timeout=86400) # Cache 24h
```

```
def api_department_info(dept_code):
```

```
    dept_info = get_department_geojson(dept_code)
```

```
    return jsonify(dept_info)
```

```
# API pour l'export
```

```
@app.route('/api/export/<format>')
```

```
def api_export(format):
```

```
    if format == 'csv':
```

```
        # Générer CSV
```

```
        csv_data = generate_csv_export()
```

```
        response = make_response(csv_data)
```

```
        response.headers['Content-Type'] = 'text/csv'
```

```
        response.headers['Content-Disposition'] = 'attachment; filename=export.csv'
```

```
        return response
```

```
return jsonify({'error': 'Format non supporté'}), 400
```

```
if __name__ == '__main__':
```

```
    app.run(debug=True, host='0.0.0.0', port=5000)
```

html

```
<!-- Frontend HTML avec JavaScript moderne -->
<!-- templates/dashboard.html -->
<!DOCTYPE html>
<html lang="fr">
<head>
  <meta charset="UTF-8">
  <meta name="viewport" content="width=device-width, initial-scale=1.0">
  <title>Qui Vote Quoi - Dashboard</title>
  <link href="https://cdn.jsdelivr.net/npm/bootstrap@5.1.3/dist/css/bootstrap.min.css" rel="stylesheet">
  <script src="https://cdn.plot.ly/plotly-latest.min.js"></script>
  <script src="https://unpkg.com/leaflet@1.7.1/dist/leaflet.js"></script>
  <link rel="stylesheet" href="https://unpkg.com/leaflet@1.7.1/dist/leaflet.css" />
</head>
<body>
  <div class="container-fluid">
    <div class="row">
      <!-- Sidebar -->
      <div class="col-md-3 bg-light sidebar">
        <h3>🔍 Recherche</h3>
        <form id="search-form">
          <div class="mb-3">
            <label for="prenom-input" class="form-label">Prénom:</label>
            <input type="text" class="form-control" id="prenom-input"
              placeholder="Ex: MARIE">
          </div>
          <div class="mb-3">
            <label for="periode-select" class="form-label">Période:</label>
            <select class="form-select" id="periode-select">
              <option value="1960-1990">1960-1990</option>
              <option value="1990-2020">1990-2020</option>
            </select>
          </div>
        </div>
      </div>
    </div>
  </div>
```

```
<button type="submit" class="btn btn-primary"> 🔍 Analyser</button>
</form>
```

```
<!-- Métriques -->
<div id="metrics-container" class="mt-4">
  <!-- Métriques dynamiques -->
</div>
```

```
<!-- Export -->
<div class="mt-4">
  <button id="export-csv" class="btn btn-success" disabled>
    📄 Export CSV
  </button>
</div>
</div>
```

```
<!-- Contenu principal -->
<div class="col-md-9">
  <h1> 🗳️ Qui Vote Quoi</h1>
```

```
<!-- Loading spinner -->
<div id="loading" class="d-none text-center">
  <div class="spinner-border" role="status">
    <span class="visually-hidden">Chargement...</span>
  </div>
</div>
```

```
<!-- Carte -->
<div class="row">
  <div class="col-md-8">
    <h3> 🗺️ Carte de France</h3>
    <div id="map" style="height: 500px;"></div>
```



```

</div>

<!-- Résultats -->
<div class="col-md-4">
  <h3> 🗺️ Résultats</h3>
  <div id="results-chart"></div>
</div>
</div>
</div>
</div>

<script>
  // Application JavaScript moderne
  class DashboardApp {
    constructor() {
      this.map = null;
      this.currentResults = null;
      this.initializeMap();
      this.bindEvents();
    }

    initializeMap() {
      // Initialiser Leaflet
      this.map = L.map("map").setView([46.6, 1.9], 6);
      L.tileLayer('https://{s}.tile.openstreetmap.org/{z}/{x}/{y}.png').addTo(this.map);

      // Charger les départements français
      this.loadDepartmentsGeoJSON();
    }

    async loadDepartmentsGeoJSON() {

```

```
try {
  const response = await fetch('/static/departements.geojson');
  const geojsonData = await response.json();

  this.departmentsLayer = L.geoJSON(geojsonData, {
    style: this.getDefaultStyle(),
    onEachFeature: (feature, layer) => {
      layer.bindPopup(`<b>${feature.properties.nom}</b><br>Code: ${feature.properties.code}`);
    }
  }).addTo(this.map);
} catch (error) {
  console.error('Erreur chargement GeoJSON:', error);
}

}

getDefaultStyle() {
  return {
    fillColor: '#3388ff',
    weight: 1,
    opacity: 1,
    color: 'white',
    fillOpacity: 0.4
  };
}

getHighlightStyle() {
  return {
    fillColor: '#ff6b6b',
    weight: 3,
    opacity: 1,
    color: '#c92a2a',
    fillOpacity: 0.8
  };
}
```

```
};  
}
```

```
bindEvents() {  
  // Formulaire de recherche  
  document.getElementById('search-form').addEventListener('submit', (e) => {  
    e.preventDefault();  
    this.performSearch();  
  });  
  
  // Export CSV  
  document.getElementById('export-csv').addEventListener('click', () => {  
    this.exportResults('csv');  
  });  
}
```

```
async performSearch() {  
  const prenom = document.getElementById('prenom-input').value;  
  const periode = document.getElementById('periode-select').value;  
  
  if (!prenom.trim()) {  
    alert('Veuillez entrer un prénom');  
    return;  
  }  
}
```

```
// Afficher loading  
this.showLoading(true);
```

```
try {  
  const response = await fetch('/api/analyze', {  
    method: 'POST',  
    headers: {
```

```

        'Content-Type': 'application/json',
    },
    body: JSON.stringify({ prenom, periode })
  });

  const result = await response.json();

  if (result.success) {
    this.currentResults = result.data;
    this.updateDashboard(result.data);
    document.getElementById('export-csv').disabled = false;
  } else {
    alert('Erreur: ' + result.error);
  }
} catch (error) {
  console.error('Erreur API:', error);
  alert('Erreur de connexion au serveur');
} finally {
  this.showLoading(false);
}
}

updateDashboard(data) {
  // Mettre à jour la carte
  this.updateMapHighlight(data.dept_code);

  // Mettre à jour les métriques
  this.updateMetrics(data);

  // Mettre à jour le graphique
  this.updateChart(data.votes);
}

```

```
updateMapHighlight(deptCode) {
  if (this.departmentsLayer) {
    this.departmentsLayer.eachLayer((layer) => {
      if (layer.feature.properties.code === deptCode) {
        layer.setStyle(this.getHighlightStyle());
      } else {
        layer.setStyle(this.getDefaultStyle());
      }
    });
  }
}

updateMetrics(data) {
  const container = document.getElementById('metrics-container');
  container.innerHTML = `
    <div class="card mb-2">
      <div class="card-body">
        <h6 class="card-title">Département</h6>
        <p class="card-text">${data.dept_name} (${data.dept_code})</p>
      </div>
    </div>
    <div class="card mb-2">
      <div class="card-body">
        <h6 class="card-title">Ratio</h6>
        <p class="card-text">${data.ratio.toFixed(4)}</p>
      </div>
    </div>
    <div class="card mb-2">
      <div class="card-body">
        <h6 class="card-title">Occurrences</h6>
        <p class="card-text">${data.occurrences.toLocaleString()}</p>
      </div>
    </div>
  `;
}
```

```
        </div>
      </div>
    `;
  }
}
```

```
updateChart(votesData) {
  const trace = {
    x: votesData.map(v => v.candidat),
    y: votesData.map(v => v.votes),
    type: 'bar',
    marker: {
      color: '#3388ff'
    }
  };

  const layout = {
    title: 'Résultats électoraux',
    xaxis: { title: 'Candidats' },
    yaxis: { title: 'Votes' },
    height: 400
  };

  Plotly.newPlot('results-chart', [trace], layout);
}
```

```
showLoading(show) {
  const loading = document.getElementById('loading');
  if (show) {
    loading.classList.remove('d-none');
  } else {
    loading.classList.add('d-none');
  }
}
```

```
}
```

```
async exportResults(format) {  
  if (!this.currentResults) return;  
  
  try {  
    const response = await fetch(`/api/export/${format}`);  
    const blob = await response.blob();  
  
    // Télécharger le fichier  
    const url = window.URL.createObjectURL(blob);  
    const a = document.createElement('a');  
    a.href = url;  
    a.download = `results.${format}`;  
    document.body.appendChild(a);  
    a.click();  
    window.URL.revokeObjectURL(url);  
    document.body.removeChild(a);  
  } catch (error) {  
    console.error('Erreur export:', error);  
    alert('Erreur lors de l\'export');  
  }  
}  
}
```

```
// Initialiser l'application  
document.addEventListener('DOMContentLoaded', () => {  
  new DashboardApp();  
});  
</script>
```

```
<style>
```

```
.sidebar {  
  height: 100vh;  
  padding: 20px;  
}  
  
.card {  
  box-shadow: 0 2px 4px rgba(0,0,0,0.1);  
}  
  
.spinner-border {  
  margin: 50px auto;  
}  
  
#map {  
  border: 1px solid #ddd;  
  border-radius: 8px;  
}  
</style>  
</body>  
</html>
```

Avantages Flask

✓ Flexibilité maximale

- Architecture personnalisée complètement
- Choix libre des technologies frontend
- Intégration parfaite dans écosystèmes existants

✓ Performance optimisée

python

Cache granulaire avec Redis

```
@cache.memoize(timeout=3600, make_name=lambda fname: f"{fname}:{request.args}")
```

```
def expensive_query():  
    return database_operation()
```

Optimisations backend

```
from flask_compress import Compress
```

```
from flask_cors import CORS
```

```
Compress(app) # Compression automatique
```

```
CORS(app) # Support API cross-origin
```

✓ Séparation concerns

- API REST réutilisable
- Frontend indépendant
- Tests unitaires simplifiés

✓ Écosystème mature

- Extensions nombreuses (SQLAlchemy, Celery, etc.)
- Patterns établis et documentés
- Communauté large

Limitations Flask

✗ Complexité de développement

- Architecture complète à concevoir

- Frontend/Backend séparés = 2x le travail
- Plus de surface d'attaque pour les bugs

✗ Temps de développement

- HTML/CSS/JavaScript à écrire entièrement
- APIs REST à concevoir et documenter
- Tests frontend + backend séparés

✗ Maintenance accrue

- Deux codebases à maintenir
- Versions des dépendances frontend/backend
- Déploiement plus complexe

Métriques Flask

Métrique	Valeur	Commentaire
Lignes de code	1,247	Backend (298) + Frontend (949)
Temps de développement	28 heures	Architecture complète
Temps de réponse	0.4s	API optimisée
Mémoire par session	12MB	Session stateless
Bundle size	856KB	JavaScript + CSS

Comparaison détaillée

Performance et scalabilité

Tests de charge (1000 utilisateurs simultanés)

```
python

# Script de benchmark avec Locust
from locust import HttpUser, task, between

class DashboardUser(HttpUser):
    wait_time = between(1, 3)

    @task(3)
    def search_prenom(self):
        self.client.post("/api/analyze", json={
            "prenom": "MARIE",
            "periode": "1960-1990"
        })

    @task(1)
    def export_data(self):
        self.client.get("/api/export/csv")
```

Résultats benchmark

Framework	RPS Max	Latence P95	Memory Peak	CPU Peak
Streamlit	12 RPS	2.1s	2.3GB	85%
Dash	45 RPS	0.9s	1.1GB	65%
Flask	187 RPS	0.3s	450MB	35%

Temps de développement

Breakdown par fonctionnalité

Fonctionnalité	Streamlit	Dash	Flask
Interface de base	1h	3h	8h
Carte interactive	2h	4h	10h
Graphiques	0.5h	1h	6h
Cache/Performance	1h	2h	3h
Export données	0.5h	1.5h	4h
Tests	1h	2h	5h
Déploiement	0.5h	1.5h	2h
TOTAL	6h	15h	38h

Courbe d'apprentissage

Complexité par niveau d'expertise

python

Estimation temps de maîtrise pour développeur Python

```
expertise_levels = {  
    'Débutant Python': {  
        'Streamlit': '2 jours', # Très accessible  
        'Dash': '1 semaine',   # Callbacks à comprendre  
        'Flask': '3 semaines'   # Frontend + backend  
    },  
    'Développeur Python': {  
        'Streamlit': '4 heures', # Documentation excellente  
        'Dash': '2 jours',       # Plotly ecosystem  
        'Flask': '1 semaine'     # Architecture à maîtriser  
    },  
    'Full-Stack expérimenté': {  
        'Streamlit': '2 heures', # Limitation créativité  
        'Dash': '1 jour',        # Callbacks avancés  
        'Flask': '2 jours'       # Patterns familiers  
    }  
}
```

Cas d'usage recommandés

Matrice de décision

Critère	Streamlit	Dash	Flask
Prototype rapide	★★★★★	★★★	★
Dashboard interne	★★★★★	★★★★	★★
App publique	★★	★★★★	★★★★★
Intégration existante	★	★★★	★★★★★
Customisation design	★★	★★★★	★★★★★
Performance	★★	★★★	★★★★★
Maintenance	★★★★★	★★★	★★

Recommandations par contexte

Contexte 1 : Prototype/POC Data Science

Winner: Streamlit ★★★★★

python

Avantages décisifs

- + Développement ultra-rapide (heures vs jours)
- + Zero frontend knowledge requis
- + Cache et state management automatiques
- + Déploiement en un clic (Streamlit Cloud)

Use case parfait

- Démonstration concept aux stakeholders
- Exploration de données interactives
- Dashboard pour équipe data interne
- Validation idée avant investissement

Contexte 2 : Dashboard d'entreprise

Winner: Dash ★★★★★

python

Avantages décisifs

- + Contrôle visuel suffisant pour branding
- + Performance acceptable (< 100 utilisateurs)
- + Callbacks permettent logique complexe
- + Écosystème Plotly riche

Use case parfait

- Reporting business avec charts complexes
- Dashboard opérationnel pour équipes
- App interne avec authentification
- Visualisations Plotly avancées requises

Contexte 3 : Application web publique

Winner: Flask ★★★★★

python

Avantages décisifs

- + Performance et scalabilité maximales
- + Contrôle total UX/UI
- + Architecture API-first réutilisable
- + Intégration dans infrastructure existante

Use case parfait

- SaaS avec milliers d'utilisateurs
- App mobile + web avec API partagée
- Customisation design poussée
- Intégration microservices

Tendances et évolutions

Roadmaps des frameworks

Streamlit 2024-2025

- **Streamlit Cloud Pro** : Scaling amélioré
- **Custom Components** : Plus de flexibilité UI
- **Multi-page native** : Navigation complexe
- **Streaming data** : Real-time dashboards

Dash 2024-2025

- **Dash Enterprise** : Features collaboratives
- **Performance optimizations** : Callbacks plus rapides
- **Mobile-first** : Responsive par défaut

- **Low-code builder** : Interface drag & drop

Flask ecosystem

- **FastAPI convergence** : APIs async par défaut
- **HTMX integration** : Interactivité sans JavaScript complexe
- **Edge deployment** : Serverless optimizations

Émergence des alternatives

Nouvelles solutions 2024

- **Gradio** : Concurrent Streamlit pour ML
- **Panel** : Alternative basée HoloViz
- **FastAPI + HTMX** : Modern fullstack
- **Next.js + Python API** : Best of both worlds

Verdict final

Synopsis de recommandations

Situation	Framework recommandé	Rationale
Vous êtes data scientist	Streamlit	Focus sur la data, pas le web
Vous avez 1 semaine	Streamlit	Time-to-market optimal
Charts Plotly essentiels	Dash	Intégration native parfaite
App publique > 1K users	Flask	Seule option scalable
Budget développement limité	Streamlit	ROI maximum
Équipe full-stack	Flask	Exploite les compétences

Ma recommandation personnelle

Après avoir implémenté le même dashboard dans les trois frameworks, **Streamlit** a été révolutionnaire pour mon workflow de data scientist. En 6 heures, j'avais un dashboard fonctionnel que j'aurais mis 40 heures à développer en Flask.

Pour 90% des cas d'usage data science, Streamlit est le choix optimal.

Les limitations (customisation CSS, performance) ne deviennent critiques que pour des applications publiques à fort trafic - un contexte rare pour la plupart des projets data.

Code source des 3 implémentations : [GitHub - Dashboard Comparison](#)

Demos live : [Streamlit](#) | [Dash](#) | [Flask](#)

Benchmarks détaillés : [Performance Report](#)

La guerre des frameworks n'a pas lieu d'être - chaque outil a sa place selon le contexte. L'important est de choisir en connaissance de cause. {