

Xavier **Blanc**

Agents IA pour les tests
logiciel

11 JUIN 2024
BEFFROI DE MONTROUGE



JOURNÉE
FRANÇAISE
DES TESTS
LOGICIELS

Automatisation des tests

1. Définition des objectifs de test

- Identifier les fonctionnalités les plus critiques de l'application qui nécessitent des tests.
- Déterminer les types de tests à automatiser (tests unitaires, tests d'intégration, tests de performance, tests d'interface utilisateur, etc.).

2. Choix des outils et des technologies

- Sélectionner les outils d'automatisation de tests adaptés à l'application web et à son environnement de développement. Parmi les outils populaires, on trouve Selenium, Cypress, Puppeteer, et Playwright.
- Prendre en compte les langages de programmation supportés, la compatibilité avec les navigateurs, et l'intégration avec les systèmes de CI/CD (Intégration continue et Déploiement continu).

3. Planification des tests

- Établir un plan de test détaillé qui inclut les scénarios de test, les cas de test spécifiques, et les critères d'acceptation.
- Organiser les tests en suites de tests pour faciliter l'exécution et la maintenance.

4. Développement des scripts de test

- Écrire les scripts de test en utilisant l'outil d'automatisation choisi. Cela inclut la rédaction de fonctions pour interagir avec les éléments de l'interface utilisateur, simuler des actions d'utilisateurs, et vérifier les états de l'application.
- Utiliser des pratiques de développement logiciel comme la révision de code pour assurer la qualité des scripts de test.

5. Configuration de l'environnement de test

- Préparer l'environnement dans lequel les tests seront exécutés, ce qui peut inclure la configuration de serveurs de test, de bases de données de test, et d'autres services nécessaires.
- S'assurer que l'environnement de test est aussi proche que possible de l'environnement de production pour garantir la fiabilité des résultats de test.

6. Exécution des tests et rapports

- Exécuter les tests automatiquement selon un calendrier (par exemple, à chaque push dans le dépôt de code) ou sur demande.
- Configurer la génération de rapports pour collecter les résultats des tests, identifier les échecs, et analyser les problèmes.

7. Maintenance des scripts de test

- Mettre régulièrement à jour les scripts de test pour refléter les changements dans l'application web.
- Optimiser et refactoriser les scripts de test pour améliorer leur efficacité et leur maintenabilité.

8. Intégration continue

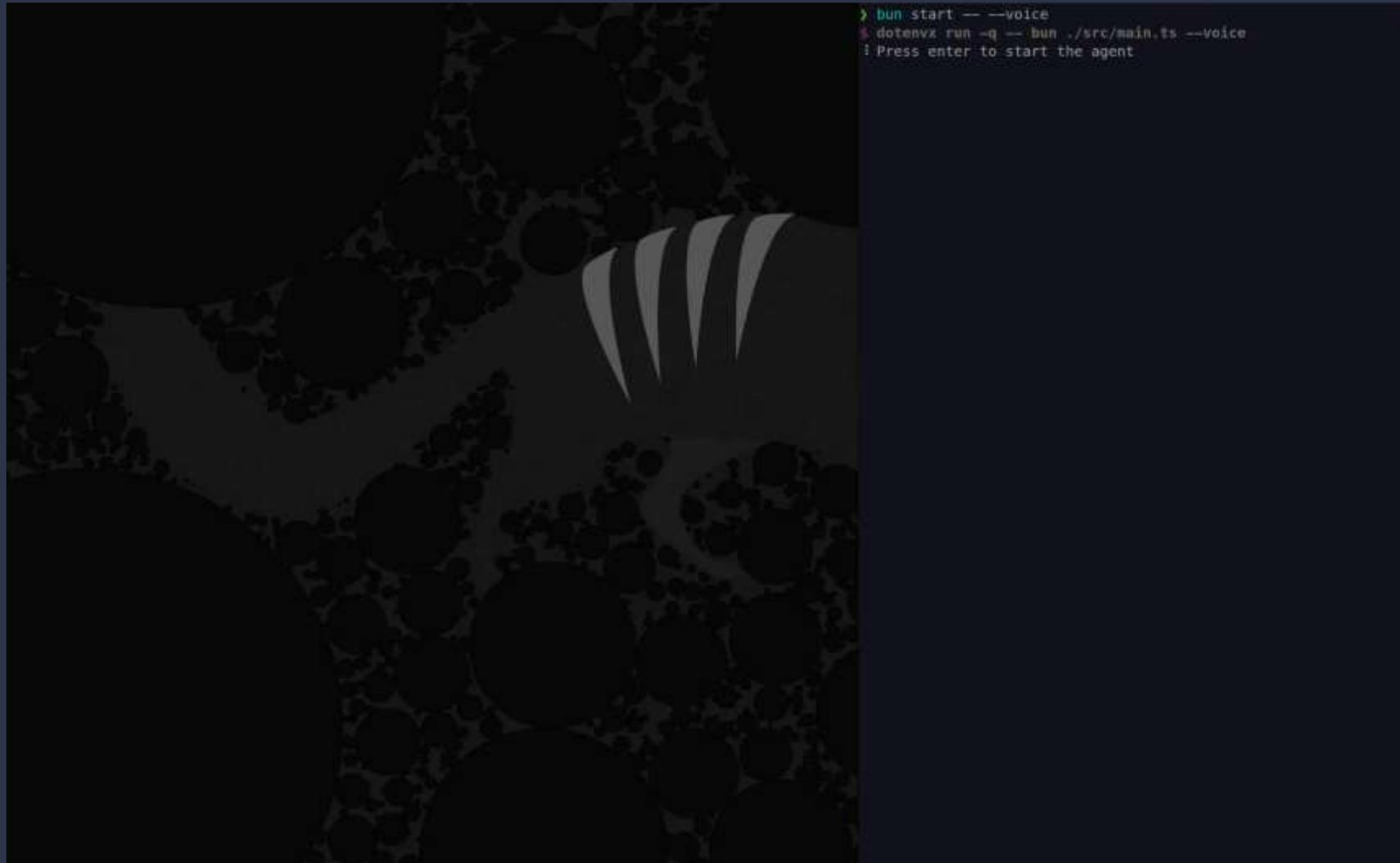
- Intégrer l'automatisation des tests dans le pipeline CI/CD pour que les tests soient exécutés automatiquement à chaque modification du code source.
- Tester les utilisateurs réels pour identifier des problèmes de compatibilité et d'expérience utilisateur.



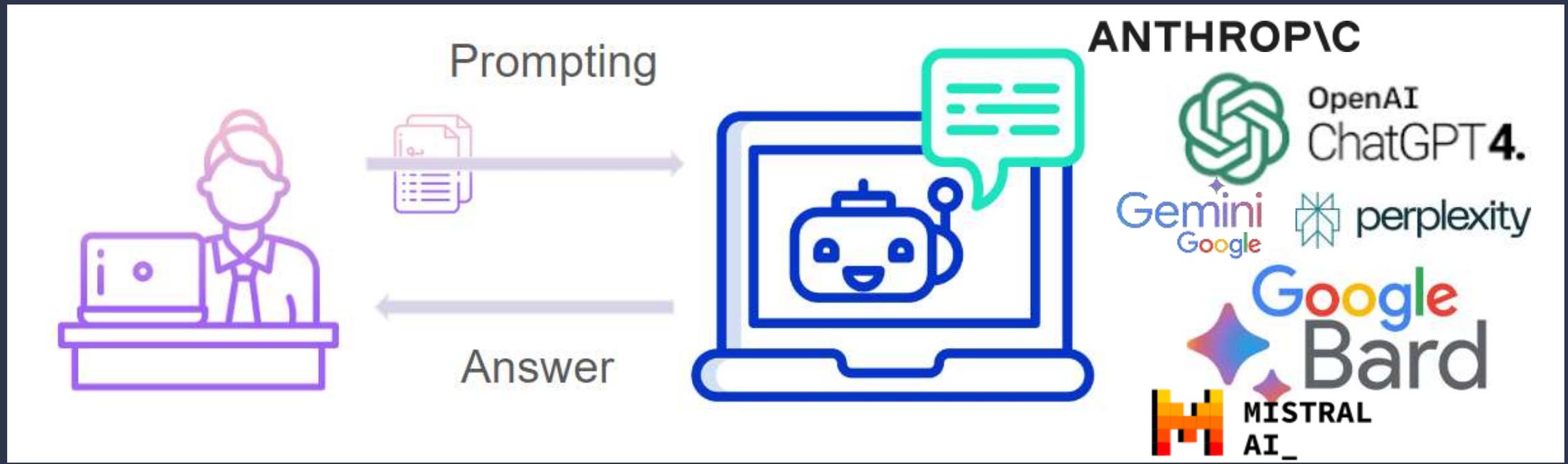
Quelle place pour l'IA ?



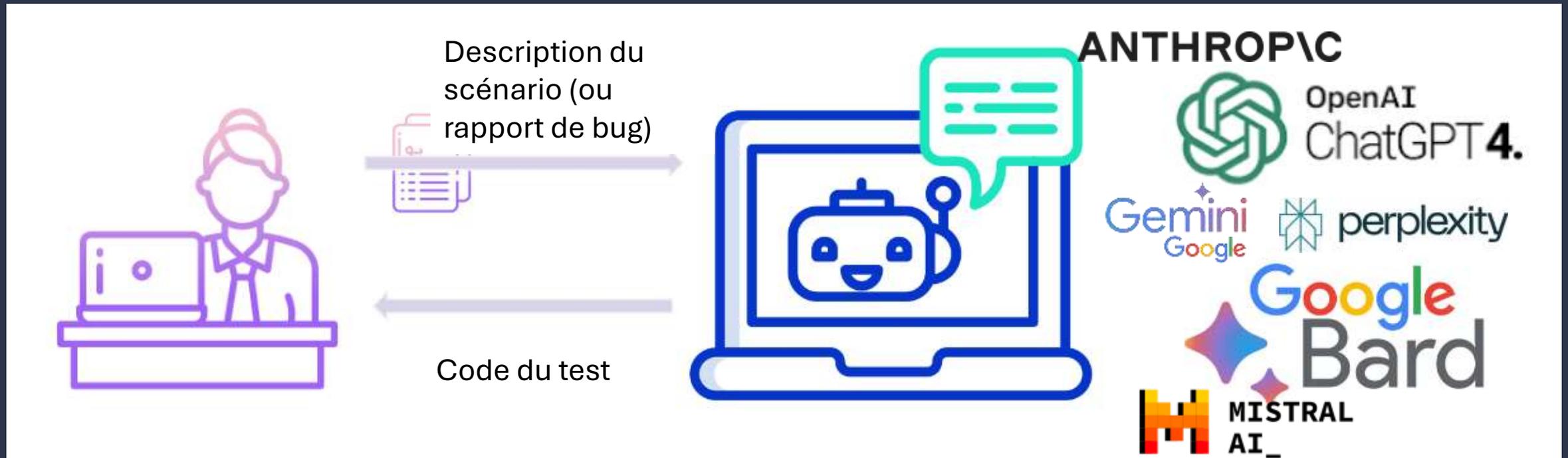
Démo



Les LLMs



Ce qui marche (mais pas à 100%)



Exemple avec ChatGPT 4

Voici un test d'une application web.

- 1 Recharger la page courante
- 2 Rechercher un véhicule ayant les caractéristiques suivantes :
- 3 choisir la valeur **BMW** pour **Marque**
- 4 choisir la valeur **M2** pour **Modèle**
- 5 choisir la valeur **Diesel** pour **Carburant**
- 6 cocher la case **Nouveau véhicule**
- 7 Saisir les informations suivantes sur conducteur :
- 8 entrer le texte **Aurelia Vaughan** dans **Nom**
- 9 Entrer la date **03/08/1990** dans **Date d'obtention**
- 10 entrer le texte **75653** dans **Code Postal**
- 11 entrer le texte **-48** dans **Bonus/Malus**
- 12 Choisir l'option **Tous risques**
- 13 Cliquer sur **simuler**

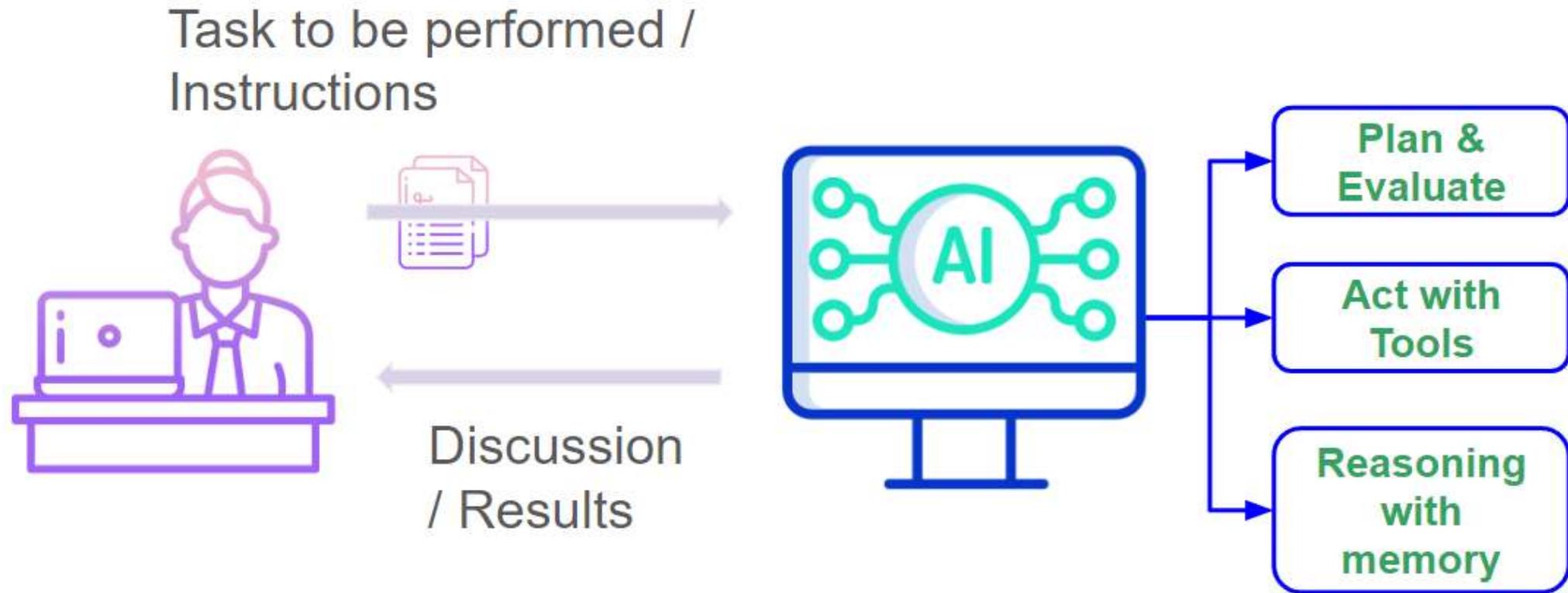
A la fin, il faut Vérifier l'existence du texte Tarif annuel : 4155.84

Peux-tu me donner le code playwright ?

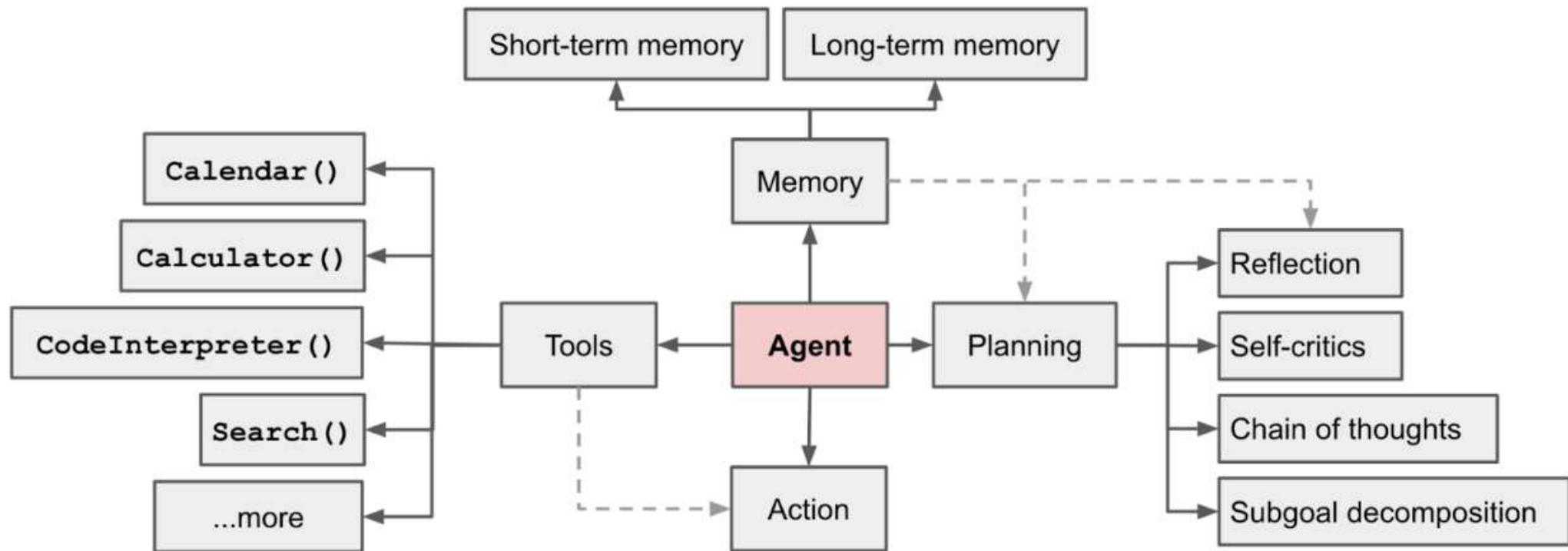
```
javascript Copy code  
  
const { firefox } = require('playwright'); // ou bien 'chromium' ou 'webkit'  
  
(async () => {  
  const browser = await firefox.launch({ headless: false }); // Mettez 'headless: true'  
  const page = await browser.newPage();  
  await page.goto('https://example.com'); // Remplacez 'https://example.com' par l'URL  
  
  // 1. Recharger la page courante  
  await page.reload();  
  
  // 2-6. Rechercher un véhicule avec les caractéristiques données  
  await page.selectOption('select#marque', 'BMW'); // Remplacez 'select#marque' par l'  
  await page.selectOption('select#modele', 'M2'); // Remplacez 'select#modele' par le  
  await page.selectOption('select#carburant', 'Diesel'); // Remplacez 'select#carbu'  
  await page.check('input#nouveauVehicule'); // Remplacez 'input#nouveauVehicule' par  
  
  // 7-12. Saisir les informations sur le conducteur  
  await page.fill('input#nom', 'Aurelia Vaughan'); // Remplacez 'input#nom' par le sé  
  await page.fill('input#dateObtention', '03/08/1990'); // Remplacez 'input#dateObter'  
  await page.fill('input#codePostal', '75653'); // Remplacez 'input#codePostal' par l'  
  await page.fill('input#bonusMalus', '-48'); // Remplacez 'input#bonusMalus' par le  
  await page.selectOption('select#couverture', 'Tous risques'); // Remplacez 'select#  
  
  // 13. Cliquer sur simuler  
  await page.click('button#simuler'); // Remplacez 'button#simuler' par le sélecteur  
  
  // Vérification de l'existence d'un texte "Tarif annuel : 4155.84"  
  await page.waitForSelector('text="Tarif annuel : 4155.84"');
```

Remplacez les sélecteurs dans le code (comme `'select#marque'`, `'input#nom'`, etc.) par les vrais sélecteurs présents dans votre application web. Les sélecteurs dépendent de la structure HTML de votre site. Utilisez les outils de développement de votre navigateur pour les trouver.

Des limites



Les Agents IA qui utilisent des LLMs

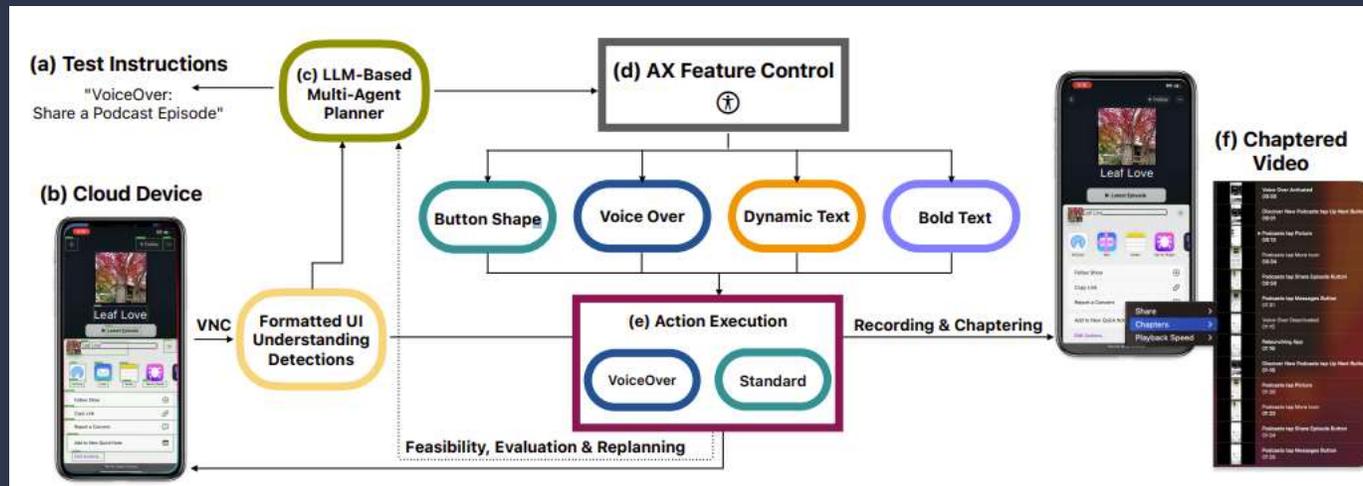


Source: Weng, Lilian. (Jun 2023). LLM-powered Autonomous Agents". Lil'Log. <https://lilianweng.github.io/posts/2023-06-23-agent/>.

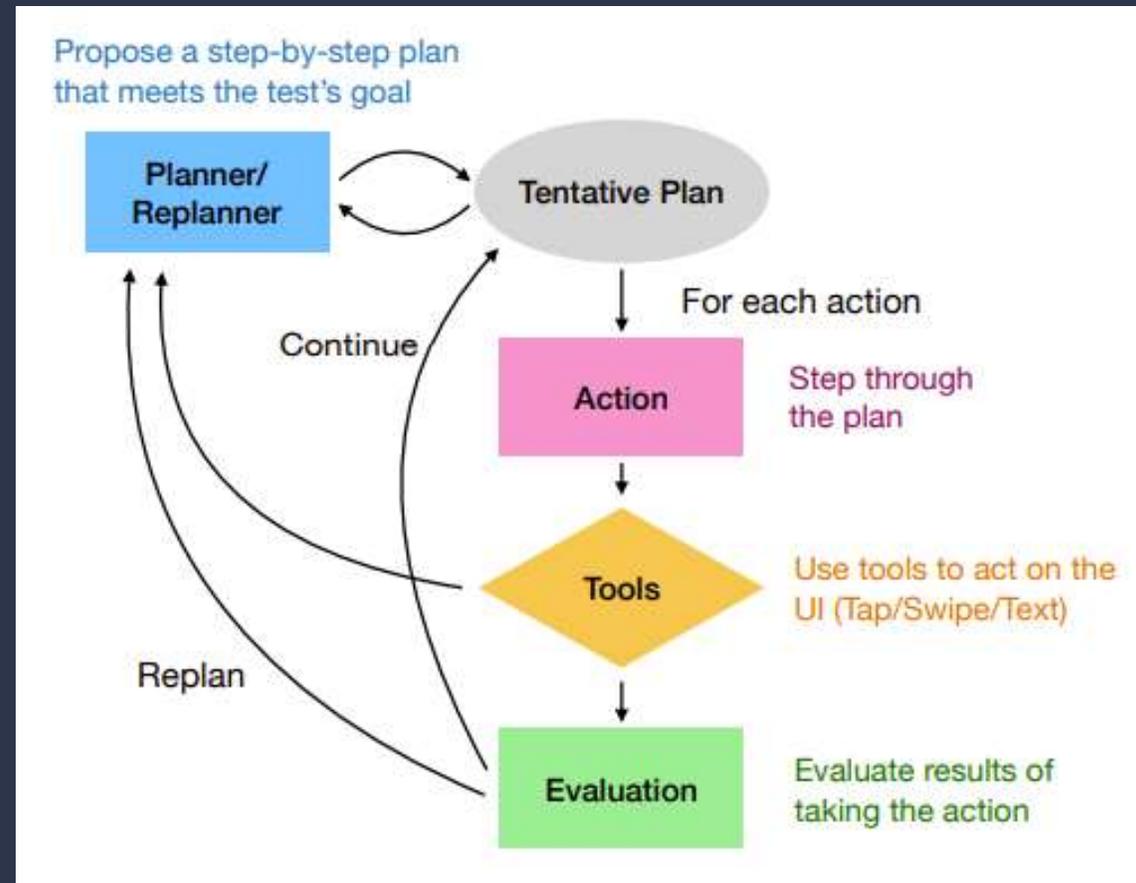
Agents Testeurs : deux exemples

- AXNav – Agent de tests d’accessibilité (Apple Labs) :
 - Rejoue les tests d'accessibilité à partir d’une consigne exprimée en langage naturelle
 - Vise 4 caractéristiques d’accessibilité avec exécution des tests sur des app mobiles iOS
- Gérald - Agent Testeur Manuel (Smartesting AI Labs) :
 - Prototype d’agent Testeur manuel pour les applications web à partir d’une description en langage naturel des cas de test à exécuter

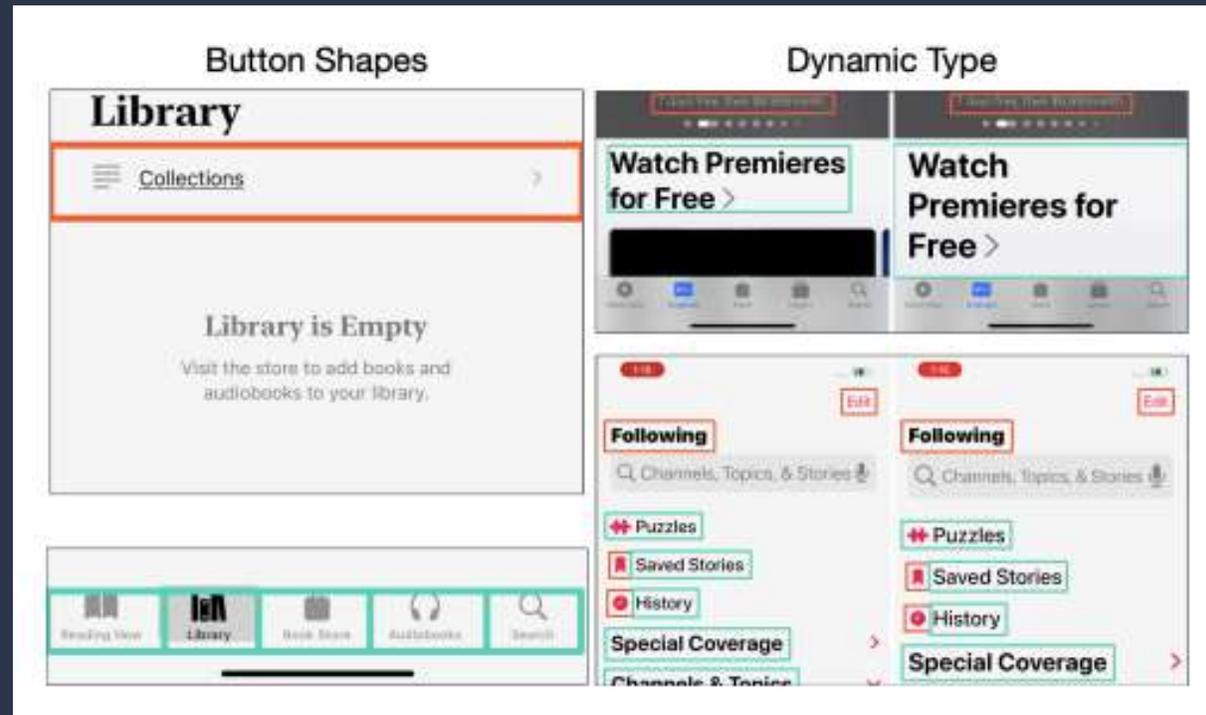
AXNav - Testeur d'accessibilité



AXNav - Planification



Reporting



Résultats AXNav

- Résultats tels qu'indiqués dans l'article :
 - en testant avec des instructions manuelles réalistes, un taux de réussite de 70 % et 85 % pour la navigation est obtenu.
 - le système a été évalué auprès de 10 testeurs d'accessibilité professionnels qui ont trouvé ce système très utile dans leur travail.

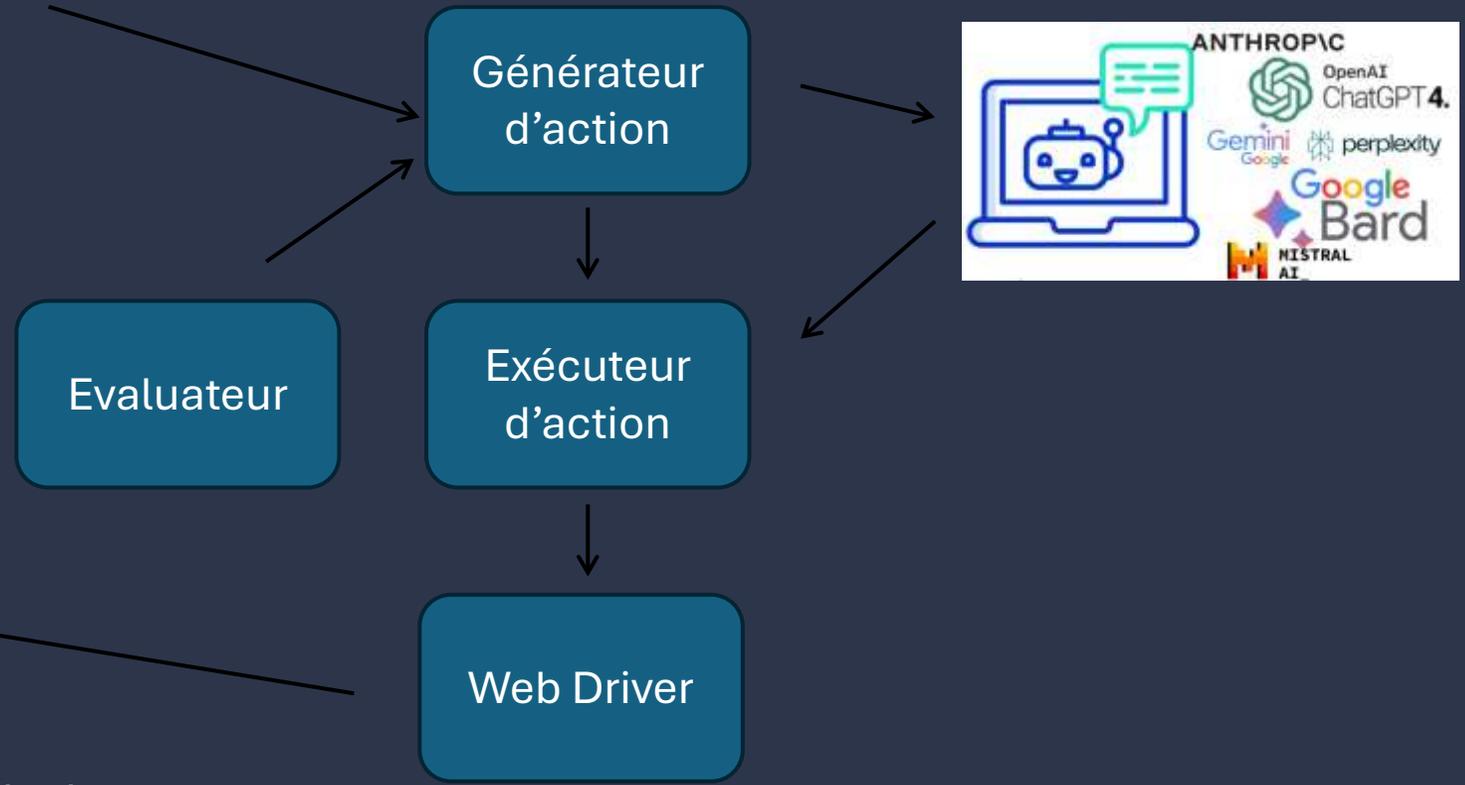
Gérald - Agent Testeur Manuel

#	Actions	Résultats attendus
1	Recharger la page courante	
2	Rechercher un véhicule ayant les caractéristiques suivantes :	
3	choisir la valeur BMW pour Marque	
4	choisir la valeur M2 pour Modèle	
5	choisir la valeur Diesel pour Carburation	
6	cocher la case Nouveau véhicule	
7	Saisir les informations suivantes sur conducteur :	
8	entrer le texte Aurelia Vaughan dans Nom	
9	Entrer la date 03/08/1990 dans Date d'obtention	
10	entrer le texte 75653 dans Code Postal	
11	entrer le texte -48 dans Bonus/Malus	
12	Choisir l'option Tous risques	
13	Cliquer sur simuler	Vérifier l'existence du texte Tarif annuel : 4155.84

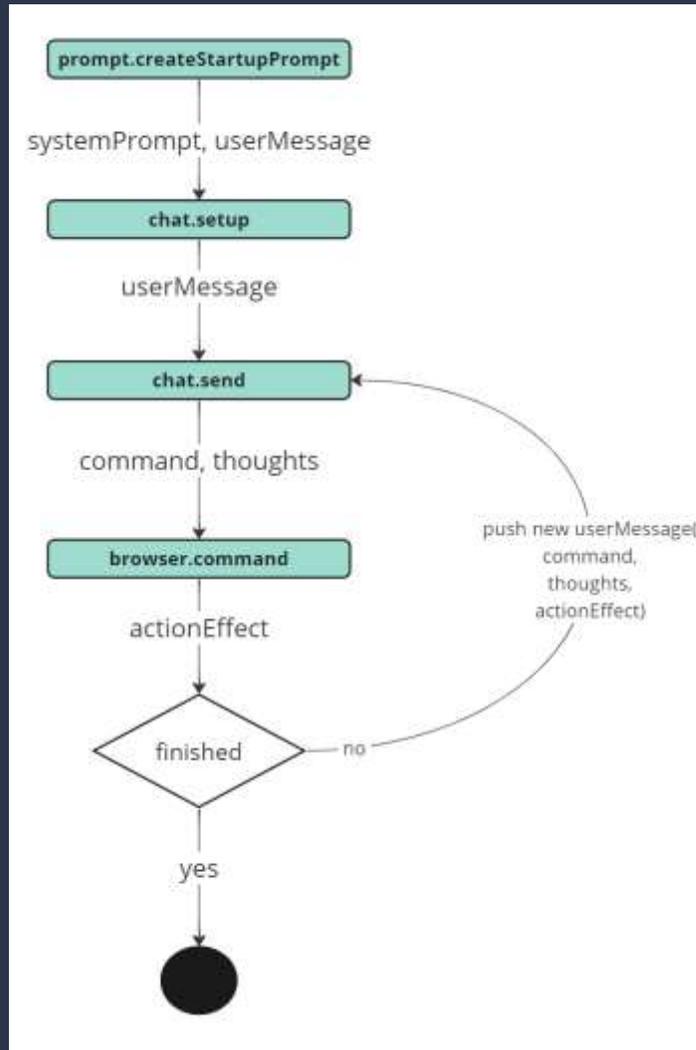
Description du test en langage naturel



Application disponible pour exécuter des tests



Boucle rétroactive (infinie)



**Création du system prompt et du premier message
(le premier message contient le scénario de test)**

Boucle principale :

1. réponse du LLM
2. extraction de la commande
3. exécution de la commande
4. envoi du retour de la commande au LLM

**L'exécution prend fin à la réception de la commande
"finish"**

Exemple de description de test (yest)

► Expérimenté-Paris-MALUS-Assurance tous risques-TARIF		
#	Actions	Résultats attendus
1	Recharger la page courante	
2	Rechercher un véhicule ayant les caractéristiques suivantes :	
3	choisir la valeur BMW pour Marque	
4	choisir la valeur M2 pour Modèle	
5	choisir la valeur Diesel pour Carburant	
6	cocher la case Nouveau véhicule	
7	Saisir les informations suivantes sur conducteur :	
8	entrer le texte Aurelia Vaughan dans Nom	
9	Entrer la date 03/08/1990 dans Date d'obtention	
10	entrer le texte 75653 dans Code Postal	
11	entrer le texte -48 dans Bonus/Malus	
12	Choisir l'option Tous risques	
13	Cliquer sur simuler	Vérifier l'existence du texte Tarif annuel : 4155.84

V2 125% - + Reset 

Smartesting Yest — Insurance Simulator

Car details

Car brand:

Car model:

Fuel type:

New car?

First use year:
Recent car

Customer details

Name:

Driving License issue date:

Address zip code:

Bonus/Malus (%):

Insurance Type

Comprehensive:

Third party:

```
> @telia-agent/validation@1.0.0 start:dev
> tsx index.ts

Validation service listen on 5004
Gerald#0 started on scenario Expérimenté-Paris-MALUS-Assurance tous risques-TARIF with dataset As
surance tout risque_BMW_M2_Diesel
```

Résultats Gérald

- Résultats évaluation :
 - On arrive à 100% du scénario
 - Mais des itérations plus ou moins longue
 - Problème de précision des actions
 - Problème de la taille de la mémoire
- Feuille de route :
 - Poursuivre la mise au point sur l'application "Simulateur Assurance"
 - Etendre les essais à d'autres applications contrôlées en Laboratoire
 - Passer en évaluation avec des utilisateurs de Yest
 - Étendre l'agent pour qu'il prenne en entrée une plus grande variété de cas de tests manuels

Discussion

- l'architecture des Agents LLM ouvre la voie vers des traitements autonomes
- la capacité d'évaluer les résultats est clé
- La mise au point reste complexe

State Of The Art

Front. Comput. Sci., 2024, 18(6): 186345
<https://doi.org/10.1007/s11704-024-40231-1>

REVIEW ARTICLE

A survey on large language model based autonomous agents

Lei WANG, Chen MA*, Xueyang FENG*, Zeyu ZHANG, Hao YU, Zhiyuan CHEN, Jiakai TANG, Xu CHEN (✉), Yankun WANG, Wayne Xin ZHAO, Zhewei WEI, Jirong WEI

Gaoling School of Artificial Intelligence, Renmin University of China, Beijing, China

© The Author(s) 2024. This article is published with open access at link.springer.com and journal.hep.com.cn/fcs

Abstract Autonomous agents have long been a research focus in academic and industry communities. Previous research often focuses on training agents with limited knowledge within isolated environments, which diverges significantly from human learning processes, and makes the agents hard to achieve human-like decisions. Recently, through the acquisition of vast amounts of Web knowledge, large language models (LLMs) have shown potential in human-level intelligence, leading to a surge in research on LLM-based autonomous agents. In this paper, we present a comprehensive survey of these studies, delivering a systematic review of LLM-based autonomous agents from a holistic perspective. We first discuss

learning process, since text and individuals can learn in environments. Because of the previous studies are level decision processes, domain settings. In recent years, large LLMs have achieved notable success in attaining human-level capability arises from diverse datasets alongside a substantial. Building upon this cap-

Preprint

VisualWebArena: EVALUATING MULTIMODAL AGENTS ON REALISTIC VISUAL WEB TASKS

Jing Yu Koh, Robert Lo*, Lawrence Jang*, Vikram Duvvur*, Ming Chong Lim*, Po-Yu Huang*, Graham Neubig, Shuyan Zhou, Ruslan Salakhutdinov, Daniel Fried
 Carnegie Mellon University
 {jingyuk,rsalakhu,dfried}@cs.cmu.edu

ABSTRACT

Autonomous agents capable of planning, reasoning, and executing web offer a promising avenue for automating computer tasks. However, majority of existing benchmarks primarily focus on text-based agents, many natural tasks that require visual information to effectively that most computer interfaces cater to human perception, visual information augments textual data in ways that text-only models struggle to effectively. To bridge this gap, we introduce VisualWebArena, a benchmark designed to assess the performance of multimodal web agents on real-world grounded tasks. VisualWebArena comprises of a set of diverse and realistic web-based tasks that evaluate various capabilities of autonomous multi-modal agents. To perform on this benchmark, agents need to accurately process

GPT-4V(ision) is a Generalist Web Agent, if Grounded

Boyuan Zheng¹, Boyu Gou¹, Jihyung Kil¹, Huan Sun¹, Yu Su¹
<https://osu-nlp-group.github.io/SeeAct>

Abstract

The recent development on large multimodal models (LMMs), especially GPT-4V(ision) and Gemini, has been quickly expanding the capability boundaries of multimodal models beyond traditional tasks like image captioning and visual question answering. In this work, we explore the potential of LMMs like GPT-4V as a generalist web agent that can follow natural language instructions to complete tasks on any given website. We propose SEEACT, a generalist web agent that harnesses the power of LMMs for integrated visual understanding and acting on the web. We evaluate on the recent MIND2WEB benchmark. In addition to standard offline evaluation on cached websites, we enable a new online evaluation setting by developing a tool that allows running web agents on live websites. We show that GPT-4V presents a great potential for web agents—it can successfully complete 51.1% of the tasks on live websites if we manually ground its textual plans into actions on



Figure 1: SEEACT leverages an LLM like GPT-4V to visually perceive websites and generate plans in textual forms. The textual plans are then grounded onto the HTML elements and operations to act on the website.

Quel impact pour les testeurs ?



Généré avec Dall-E par Bruno Legeard en novembre 2023

JOURNÉE
FRANÇAISE
DES TESTS
LOGICIELS

JOURNÉE
FRANÇAISE
DES TESTS
LOGICIELS

**VOTEZ POUR LA
MEILLEURE
PRÉSENTATION**



Xavier **Blanc**

Agents IA pour les tests
logiciel

11 JUIN 2024
BEFFROI DE MONTROUGE



JOURNÉE
FRANÇAISE
DES TESTS
LOGICIELS