Méthodologie d'évaluation de la performance hors ligne, de pilotage en production et de mise à jour en production du modèle du chatbot



Introduction

Fly Me est une agence qui propose des voyages clé en main pour les particuliers ou les professionnels.

Fly Me a lancé un projet ambitieux de développement d'un chatbot pour aider les utilisateurs à choisir une offre de voyage.

Nous avons donc construit un MVP pour aider les employés de Fly Me à réserver facilement un billet d'avion pour leurs vacances. Le chatbot est disponible sur https://agreeable-tree-09bfe3f03.2.azurestaticapps.net/

1 - Description des critères d'évaluation du modèle

Dans ce projet, afin d'identifier l'intention de l'utilisateur, ainsi que les informations importantes permettant de répondre à sa demande, nous avons utilisé le service de compréhension du langage LUIS de Microsoft Azure. Luis est est un service d'IA conversationnelle qui applique une intelligence de machine learning personnalisée au texte en langage naturel des conversations d'un utilisateur afin d'en prédire le sens général et d'en extraire des informations (entités).

Pour évaluer les performances du modèle, on mesure le pourcentage d'entités correctement détectées pour l'intention BookFlight

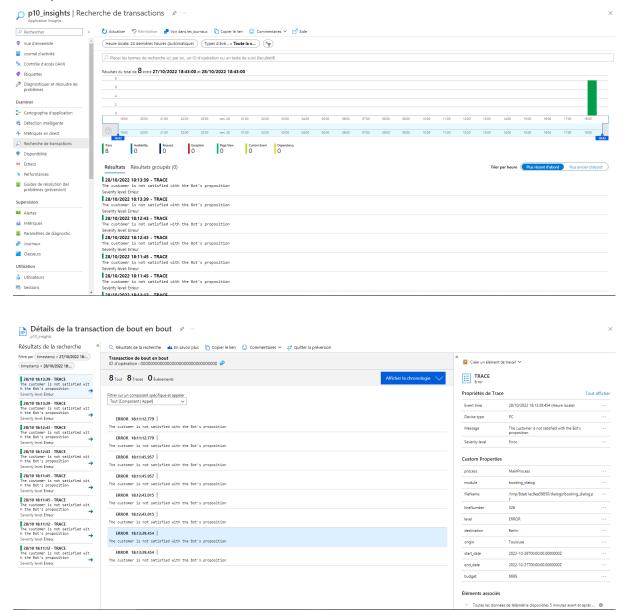
2 - Schéma du mécanisme d'évaluation du modèle en production

Pour suivre les performances du modèle en production, nous utilisons le service Application Insights. Voici les deux étapes de sa mise en place :

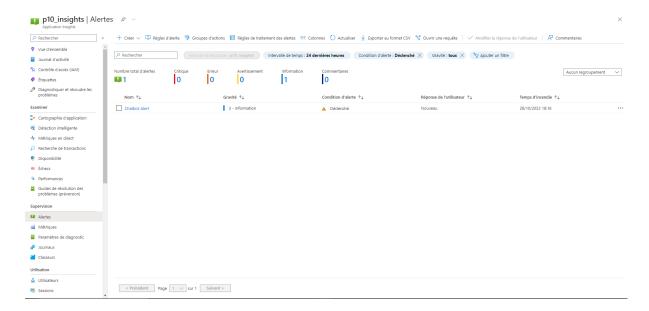
- Création du service dans Azure
- Ajout dans le code de la clé d'instrumentation dans config.py, et d'un track_trace() pour envoyer les informations à Application Insights :

```
# Track when user is unhappy with the bot
self.telemetry_client.track_trace("Unhappy user", properties, "ERROR")
```

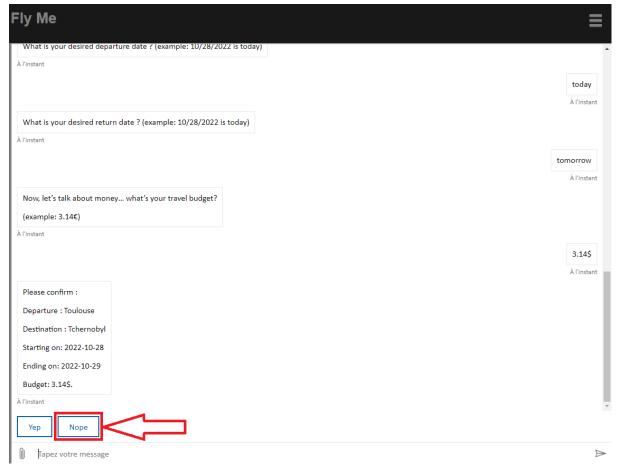
Ce qui nous permet de retrouver dans Application Insights toutes les fois où cette trace a été émise, dans la section "recherche de transactions":



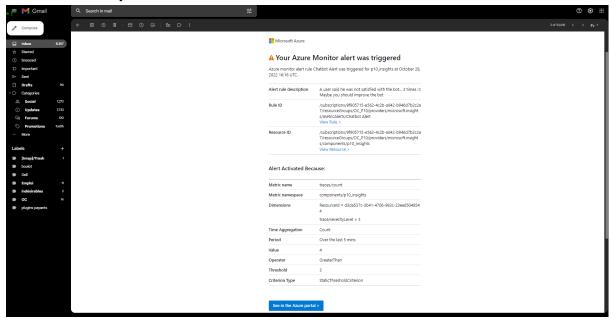
Nous pouvons ensuite paramétrer des alertes (dans la section Alertes) :



Ces alertes peuvent déclencher un envoi d'emails et/ou de SMS. Par exemple, ici l'alerte Chatbot Alert est déclenchée lorsqu'un utilisateur du chatbot clique sur "non" trois fois d'affilée lors du prompt de confirmation des informations pour le booking :



un email est envoyé:



ainsi qu'un SMS:



D'autres indicateurs peuvent être utilisés pour suivre les performances de l'application, comme le nombre de sessions, le nombre d'utilisateurs, la disponibilité, le temps de réponse moyen aux requêtes...

Un test de disponibilité a été mis en place (réponse de l'application à un ping): Créer un test ∠ Rechercher 🛨 Ajouter un test classique 🕴 Ajouter un test Standard 💍 Actualiser 🚅 Voir dans les journaux 📳 Rapport SLA 🗓 Copier le lien 🧳 Résoudre les problè Contrôle d'accès (IAM) Référence SKU Test ping d'URL Étiquettes Ligne Nuage de points Disponibilité e 100.00% > Cartographie d'application Analyser les requêtes dépendantes ① Détection intelligente → Métriques en direct 20.00% 0.00% Disponibilité 21:00 ven. 28 03:00 06:00 09:00 12:00 16:00 18:00 Ital Échecs Emplacements du test
 5 emplacement(s) configuré(s) D Rechercher pour filtrer les éléments. Critères de réussite
 Réponse HTTP: 200, Délai d'expiration du test: 120 secondes Supervision ■ Alertes Paramètres de diagnostic P Journaux Classeurs Utilisation dtilisateurs Fvénements 0 Opérat 🌒 p10_insights | Disponibilité 🧳 🖈 🐇 P Rechercher « + Ajouter un test classique + Ajouter un test Standard U Actualiser 🕩 Voir dans les journaux 📱 Rapport SLA 🗓 Copier le lien ? Résoudre les problèmes ③ Commentaires 🗸 Heure locale: 30 dernières minutes Étiquettes Ligne Nuage de points Disp-Test Disponibilité @ Diagnostiquer et résoudre les problèmes 100.00% Résultats de disponibilité 80.00% Opération réussie > Cartographie d'application Détection intelligente → Métriques en direct Disponibilité 19.05 19.10 19:15 ₩ Échecs Sélectionner le test de disponibilité D Rechercher pour filtrer les éléments

66.3 ms

96.0 ms

56.5 ms

ssie 0 Échec

Voici un schémas récapitulatif de l'évaluation du modèle en production :

Supervision

Alertes

Classeurs

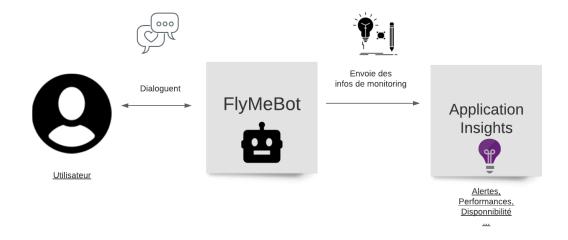
Événement

Paramètres de diagnostic

∨ ⊘ Disp-Test

O North Europe

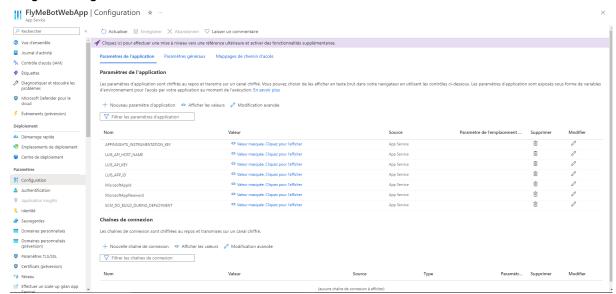
West EuropeWest US



3 - Modalités de mise à jour du modèle

Si le nombre d'erreurs enregistrées est trop important (Chatbot Alert), il peut être judicieux :

- 1. Sauvegarder les échanges entre l'utilisateur et le chatbot, par exemple dans une base de donnée (par exemple Azure SQL database)
- 2. Créer une nouvelle ressource LUIS
- 3. Entrainer le modèle de la manière suivante :
 - a. collecter dans la base de données les échanges pour lesquels les intentions n'ont pas été correctement identifiées par LUIS
 - b. labelliser ces échanges (intention et entités)
 - c. Entraîner LUIS avec ces échanges, comme indiqué dans le notebook
- 4. Mettre à jour LUIS_APP_ID et LUIS_API_KEY dans la ressource App Service, dans l'onglet configuration :



Veillez à bien conserver l'ancienne ressource LUIS:

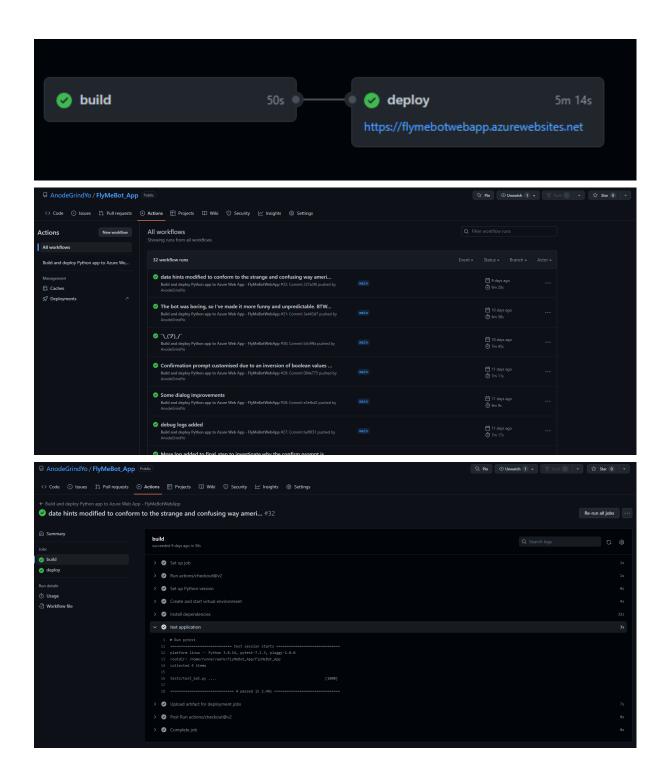
Pour faire un rollback en cas de problème (si le nouveau modèle LUIS s'avère moins performant), simplement remettre les anciennes clés LUIS_APP_ID et LUIS_API_KEY),

Concernant la fréquence de mise à jour, elle peut être continue dès qu'une alerte a été déclenchée (l'alerte Chatbot Alert ou d'autres alertes que vous aurez configurées selon les performances souhaitées). Ainsi, le modèle pourra être amélioré de façon continue.

4 - Modalités de mise à jour de l'application

La mise à jour de l'application se fait via Github. L'adresse du repository est https://github.com/AnodeGrindYo/FlyMeBot_App.git

Lorsque vous pousserez un commit, les tests unitaires seront lancés. Ainsi, le nouveau code ne sera déployé en production que si les tests unitaires sont tous validés



5 - Modalités de mise à jour de la page web

La mise à jour de la page web se fait également via Github. L'adresse du repository est : https://github.com/AnodeGrindYo/FlyMe WebPage.git