Rapport de projet d’Ingénierie Linguistique

Aurélien HERBIN, Morgane PAILLER, Nicolas PETITJEAN,

Laure POINT, Camille Rémi



Table des matières

[I. Introduction 3](#_Toc38285330)

[II. Extraction XML 3](#_Toc38285331)

[1. Présentation du langage XML 3](#_Toc38285332)

[2. Extraction des données du fichier XML 4](#_Toc38285333)

[III. Traitement des données 5](#_Toc38285334)

[1. Recherche de règles générales 5](#_Toc38285335)

[2. Présentation des différentes fonctions du code 6](#_Toc38285336)

[3. Implémentations des règles en python 6](#_Toc38285337)

[IV. Annexe : 7](#_Toc38285338)

[1. La GUI 7](#_Toc38285339)

[2. Les différents scripts 7](#_Toc38285340)

[V. Conclusion 7](#_Toc38285341)

# Introduction

Le but du projet que nous avons étaient amené à développer cette année dans le cadre du cours d’Ingénierie Linguistique était de récupérer des pages XML importées de Wikipédia et pour une lettre choisie extraire du document tous les tueurs dont le nom commencé par cette lettre ainsi que d’extraire le nom et le nombre de ses victimes. Cet exercice est assez fréquent dans le Traitement Automatique des Langues car nous récupérons des données brutes (ici les fichiers XML) nous les rendons utilisables et ensuite nous travaillons dessus avec des bibliothèques comme *nltk* pour en avoir un traitement particulier.

Python est beaucoup utilisé dans ce genre de cas car c’est un langage de programmation orientée objet qui est facile d’accès et qui a un grand nombre de bibliothèques pour pouvoir satisfaire ces traitements.

# Extraction XML

## Présentation du langage XML

Le langage est un langage de balisage[[1]](#footnote-1). Cela veut dire *eXtensible Markup Language* et son but était d’envoyer des pages sur le web et qu’elles puissent être traitées comme du code HTML, ce qui explique la similarité entre les deux langages. Le langage XML répond à une norme *unicode* c’est-à-dire qu’elle doit accepter les codages des caractères *UTF-8* et *UTF-16*. Pour simplifier un peu le propos on peut envisager un fichier XML comme un arbre avec une racine qui a généralement pour nom *mediawiki.*  Ensuite, on a plusieurs feuilles comme la feuille *siteinfo* et la feuille *page*. Il peut y avoir plusieurs feuilles *page* car cela va dépendre de si on exporte qu’une seule page ou plusieurs pages.

## Extraction des données du fichier XML

![A screenshot of a cell phone

Description automatically generated](data:image/jpeg;base64,/9j/4AAQSkZJRgABAQEAeAB4AAD/4RD0RXhpZgAATU0AKgAAAAgABAE7AAIAAAAOAAAISodpAAQAAAABAAAIWJydAAEAAAAcAAAQ0OocAAcAAAgMAAAAPgAAAAAc6gAAAAgAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAE1yS2lsbGluZ0pva2UAAAWQAwACAAAAFAAAEKaQBAACAAAAFAAAELqSkQACAAAAAzkzAACSkgACAAAAAzkzAADqHAAHAAAIDAAACJoAAAAAHOoAAAAIAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAAyMDIwOjAzOjI5IDE0OjUwOjQ4ADIwMjA6MDM6MjkgMTQ6NTA6NDgAAABNAHIASwBpAGwAbABpAG4AZwBKAG8AawBlAAAA/+ELIGh0dHA6Ly9ucy5hZG9iZS5jb20veGFwLzEuMC8APD94cGFja2V0IGJlZ2luPSfvu78nIGlkPSdXNU0wTXBDZWhpSHpyZVN6TlRjemtjOWQnPz4NCjx4OnhtcG1ldGEgeG1sbnM6eD0iYWRvYmU6bnM6bWV0YS8iPjxyZGY6UkRGIHhtbG5zOnJkZj0iaHR0cDovL3d3dy53My5vcmcvMTk5OS8wMi8yMi1yZGYtc3ludGF4LW5zIyI+PHJkZjpEZXNjcmlwdGlvbiByZGY6YWJvdXQ9InV1aWQ6ZmFmNWJkZDUtYmEzZC0xMWRhLWFkMzEtZDMzZDc1MTgyZjFiIiB4bWxuczpkYz0iaHR0cDovL3B1cmwub3JnL2RjL2VsZW1lbnRzLzEuMS8iLz48cmRmOkRlc2NyaXB0aW9uIHJkZjphYm91dD0idXVpZDpmYWY1YmRkNS1iYTNkLTExZGEtYWQzMS1kMzNkNzUxODJmMWIiIHhtbG5zOnhtcD0iaHR0cDovL25zLmFkb2JlLmNvbS94YXAvMS4wLyI+PHhtcDpDcmVhdGVEYXRlPjIwMjAtMDMtMjlUMTQ6NTA6NDguOTM0PC94bXA6Q3JlYXRlRGF0ZT48L3JkZjpEZXNjcmlwdGlvbj48cmRmOkRlc2NyaXB0aW9uIHJkZjphYm91dD0idXVpZDpmYWY1YmRkNS1iYTNkLTExZGEtYWQzMS1kMzNkNzUxODJmMWIiIHhtbG5zOmRjPSJodHRwOi8vcHVybC5vcmcvZGMvZWxlbWVudHMvMS4xLyI+PGRjOmNyZWF0b3I+PHJkZjpTZXEgeG1sbnM6cmRmPSJodHRwOi8vd3d3LnczLm9yZy8xOTk5LzAyLzIyLXJkZi1zeW50YXgtbnMjIj48cmRmOmxpPk1yS2lsbGluZ0pva2U8L3JkZjpsaT48L3JkZjpTZXE+DQoJCQk8L2RjOmNyZWF0b3I+PC9yZGY6RGVzY3JpcHRpb24+PC9yZGY6UkRGPjwveDp4bXBtZXRhPg0KICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgIAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgCiAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAKICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgIAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgCiAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAKICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgIAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgCiAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAKICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgIAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgCiAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAKICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgIAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgCiAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAKICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgIAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgCiAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAKICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgIAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgCiAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICA8P3hwYWNrZXQgZW5kPSd3Jz8+/9sAQwAHBQUGBQQHBgUGCAcHCAoRCwoJCQoVDxAMERgVGhkYFRgXGx4nIRsdJR0XGCIuIiUoKSssKxogLzMvKjInKisq/9sAQwEHCAgKCQoUCwsUKhwYHCoqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioqKioq/8AAEQgBrQTJAwEiAAIRAQMRAf/EAB8AAAEFAQEBAQEBAAAAAAAAAAABAgMEBQYHCAkKC//EALUQAAIBAwMCBAMFBQQEAAABfQECAwAEEQUSITFBBhNRYQcicRQygZGhCCNCscEVUtHwJDNicoIJChYXGBkaJSYnKCkqNDU2Nzg5OkNERUZHSElKU1RVVldYWVpjZGVmZ2hpanN0dXZ3eHl6g4SFhoeIiYqSk5SVlpeYmZqio6Slpqeoqaqys7S1tre4ubrCw8TFxsfIycrS09TV1tfY2drh4uPk5ebn6Onq8fLz9PX29/j5+v/EAB8BAAMBAQEBAQEBAQEAAAAAAAABAgMEBQYHCAkKC//EALURAAIBAgQEAwQHBQQEAAECdwABAgMRBAUhMQYSQVEHYXETIjKBCBRCkaGxwQkjM1LwFWJy0QoWJDThJfEXGBkaJicoKSo1Njc4OTpDREVGR0hJSlNUVVZXWFlaY2RlZmdoaWpzdHV2d3h5eoKDhIWGh4iJipKTlJWWl5iZmqKjpKWmp6ipqrKztLW2t7i5usLDxMXGx8jJytLT1NXW19jZ2uLj5OXm5+jp6vLz9PX29/j5+v/aAAwDAQACEQMRAD8A8apRz0pKmtUeS8hSIgO0ihSexzxTWrBk8ukXsMTvJCB5YDOokUugPdlByPxFYkcrxZ2HGevFds7RTapq8VsjJdmGQPKxyjY+9heq5x3JrnvDlvBNeXMlxEs/2a1knjibkOyjjI7jvj2rbDxc5W/rqRUfKrkCw3j6TJqAlTyY5hCVx82SCfTpxVT7XN/f/QV09q41XwmiXEcUHmapFE8kMaxggr1wMDIz1xRfjSo5tSs7ibT44o0dLaOG3kEscin5cvs5zjByxFd88OkuZS0t+lzmjVd7NGLYW93fRXE32mKCC3UGWWUHC5OAMKCST7CqklzKkjKsyyBSQHVeG9xkA/mK3dHv5o/Cer7Utz5Pkhd1tG2cufvZX5vxziuckcyyM7BQWJJCqFH4AcD6CsqsYxjHl6q/4s0hKTbv0JPtc39/9BR9rm/v/oK6X4Y2dtqHxP0G1v7eK5t5btVkhmQOjjB4Kngiuu8RalpWsfEaXwNb+GNC0jTW1sWrXtta4ugBLhsSE4APPygYAIA6VhrdJdf+B/mXfRt9P+D/AJHln2ub+/8AoKPtc39/9BX0f4psfhpYzat4XvYdLt5obUi2t7PQLgXkLhAyubkbvMHfOMHuTznk9bfSvhv4G8Ktpng/R9bk1i0Fxc6hqtr9oDOwB8tORtIz2PQdCcmoVS6v6fjf/Ippr+vT/M8c+1zf3/0FH2ub+/8AoK9SuNHsLj4D6vqkWgQ2d8viExgeRumtozt/dbyN2ATjBr0hvCXh1PivdWb+GdOlt08Kif7GtoihpfMI3AAcOem4c+9DnZXf9e7zBa/9edj5l+1zf3/0FH2ub+/+gr2bVdA0Pxf4L8C6zNpNh4fudT1YafcJp0PkpJEXZd2CeSNo5OeT17V1Pimx+GljNq3he9h0u3mhtSLa3s9AuBeQuEDK5uRu8wd84we5POSU3G/z/Cz/AFBK7X9dbfofOH2ub+/+go+1zf3/ANBXrejT6R4c+AFl4hl8MaPq2pNq7QJJqFsHAG1j82MFxgEBScZIParfgC30u90PXPG/iLTvDOm2k16lvF5+kyXcMJwMpHbIw2gll+bJOc8VV3drt+tv8xdE+/6X/wAjx+1N5e3kNrbfPNPIsca8DczHAGTx1NWtc03V/Desz6VrUX2a9t8ebFuR9uQGHKkg8EdDXrnjG30zwD8eNM/sXQ9Klt9Sgt91tdWm6KBnl2mSNMjY3yDHpk1k/HnxG0nju/0VtD0iL7NNDML9LTbdTDyh8ryZ+Zfm6Y/hHpU89+Xzv+BVtX5W/E4u70e0t/ANjr8XiO1mv7m5aGTSFVPNgUbvnPzZwdo/hH3hzXO/a5v7/wCgr1rxw+naz8BtE8RxeH9G0q/udTaKRtMslgBVRIMZ5OPlB69a6nQvDvh2wPgbw03hfTdUtvEmnyXF9qM8O6fd5e793IDlMZ7dsdDzTu7v1t+Fyei9G/xsfPn2ub+/+grb8MeGfEnjO9mtPDdp9tngj82RPMjj2rkDOXIHUivTbK00Pwj8Kda1P/hH9J1u60/xJJZ282oW4kygIA3EYLDGflzjJzjisX4w6HpeifFLTBotjDYQ3ltb3LwQKFjVy5B2qOAMKOBTjLmkl30+9XCV4xb7X/B2Of8AEPw38ceFdHfVNf0r7JZoyo0v2iB8EnA4Vif0rkftc39/9BXsHxd0yDWv2irPTLyUxW941pDI4IBCtgHGe/Ndf4psfhpYzat4XvYdLt5obUi2t7PQLgXkLhAyubkbvMHfOMHuTznNVHycz8/wLcfe5V5fifOH2ub+/wDoK1fD2i674q1M6foFv9ruhG0pj3onyr1OWIHevXPhLoOl+KfBIvNa8KW9zPoVw7WUkMUUZ1U+WzeRJn/WEHBye2PRsx/AvxNLdfEHUrCXQdHt5LhLi5MsViI5oSAo8lSMbYxj7uOucnNXKVm12VyFqk/Ox4mbqcEgvyPYVpazpmo6F9iW/miE13apdCFeXiR87Q/GASMNjJ4IzjpVrXdej8TeJrWa70fSdHijZYZYdLtfs8ZG8ksy5+9zjORwBXS+LYFuP2ipba7iWSBtYgi8qRcqYtyALg8FduBjpinFuTiu/wClv8wl7vM+39foee/a5v7/AOgo+1zf3/0Fer3EdjrXjDxt4euND0yxsNPtbye0a3so4pLV4TlW8xVDsG7qSR8wwBgVW0GxstCXwzZaw1k8+sLFOllF4fgvWljkfC+ZNK6shPIxH0A9aUZOSVutvxv/AJDkuW/lf8Lf5nA6Np2r+ILx7XSIvtE0cLzsu5FwiDLHLEDgdutTaDpOo+IWv1sp4UNhZS30vm5G5I8ZAwD83PGcD3r03wbjw58XvFOg6ZBarY2sOoNCJLSKSRQqHavmMpfaAANu7B7jk1gfDnWpr7WfEl7e21i5i8N3Y8qCzit43A2nDJEqg+56kd6nnurr+W/5/wCQ+Wzs/wCa35f5nnf2ub+/+grT1TTNR0qx029mmilttSgM0EsPI4bayHIGGUjBHuOSDXR+KYbfUfhf4e8QtZWVtqE15c2sz2dqlusqrtKkogC5GSMgDPeo7wCT4D6Y84HmRa9OluT18swoXx7bgKpydn5W/G3+aYluvO/4X/yON+1zf3/0FH2ub+/+grc0W68nwd4ig/4Rz+0fOW3/AOJp5e7+zcOTndtO3f8Ad+8ucd+lc7VXd7C6E32ub+/+go+1zf3/ANBUNFF2BN9rm/v/AKCj7XN/f/QVDRRdgTfa5v7/AOgo+1zf3/0FQ0UXYE32ub+/+go+1zf3/wBBUNFF2BN9rm/v/oKPtc39/wDQVDRRdgTfa5v7/wCgo+1zf3/0FQ0UXYE32ub+/wDoKPtc39/9BUNFF2BN9rm/v/oKPtc39/8AQVDRRdgTfa5v7/6Cj7XN/f8A0FQ0UXYE32ub+/8AoKPtc39/9BUNFF2BN9rm/v8A6Cj7XN/f/QVDRRdgTfa5v7/6Cj7XN/f/AEFQ0UXYE32ub+/+go+1zf3/ANBUNFF2BN9rm/v/AKCj7XN/f/QVDRRdgTfa5v7/AOgo+1zf3/0FQ0UXYE32ub+/+go+1zf3/wBBUNFF2BN9rm/v/oKPtc39/wDQVDRRdgTfa5v7/wCgo+1zf3/0FQ0UXYE32ub+/wDoKPtc39/9BUNFF2BN9rm/v/oKPtc39/8AQVDRRdgTfa5v7/6Cj7XN/f8A0FQ0UXYE32ub+/8AoKPtc39/9BUNFF2BN9rm/v8A6Cj7XN/f/QVDRRdgTfa5v7/6Cj7XN/f/AEFQ0UXYE32ub+/+go+1zf3/ANBUNFF2BN9rm/v/AKCj7XN/f/QVDRRdgTfa5v7/AOgo+1zf3/0FQ0UXYE32ub+/+go+1zf3/wBBUNFF2BN9rm/v/oKPtc39/wDQVDRRdgTfa5v7/wCgo+1zf3/0FQ0UXYE32ub+/wDoKPtc39/9BUNFF2BN9rm/v/oKPtc39/8AQVDRRdgXbi6mENr8/WI9h/faoPtc39/9BTrj/UWv/XI/+htVeldgTfa5v7/6Cj7XN/f/AEFQ0U7sCb7XN/f/AEFH2ub+/wDoKhoouwJvtc39/wDQUfa5v7/6CoaKLsCb7XN/f/QUfa5v7/6CoaKLsCb7XN/f/QUfa5v7/wCgqGii7Am+1zf3/wBBR9rm/v8A6CoaKLsCb7XN/f8A0FH2ub+/+gqGii7Am+1zf3/0FH2ub+/+gqGii7Am+1zf3/0FH2ub+/8AoKhoouwJvtc39/8AQUfa5v7/AOgqGii7Am+1zf3/ANBR9rm/v/oKhoouwJvtc39/9BR9rm/v/oKhoouwJvtc39/9BR9rm/v/AKCoaKLsCb7XN/f/AEFH2ub+/wDoKhoouwJvtc39/wDQUfa5v7/6CoaKLsCb7XN/f/QUfa5v7/6CoaKLsCb7XN/f/QUfa5v7/wCgqGii7Am+1zf3/wBBR9rm/v8A6CoaKLsCb7XN/f8A0FH2ub+/+gqGii7Am+1zf3/0FH2ub+/+gqGii7Am+1zf3/0FH2ub+/8AoKhoouwJvtc39/8AQUfa5v7/AOgqGii7Am+1zf3/ANBR9rm/v/oKhoouwJvtc39/9BR9rm/v/oKhoouwJvtc39/9BUNFFIDRpQSCCDgjoRSVLbQ/aLuKEtt8xwufTJxXOtzQsy6xfTRyJJMP3g2yMI1DOPQsBk/iaxrW7nsblZ7SRopV6MP5e49q6h7O0uL6+sILQRNbI5SXexZinXdk459gMVyNaUpNO6JmtLMv3OtX93Z/ZJZUFvvDiKOFEUMO4CgY60s2t39xGyzSo5ZdjSGFPMYdMF8bj+JrPorodSb3kzLkj2J4ryeG0ntopNsNxt81doO7acjnqPwqCiiobb3Ksi5pOrXuhatbanpU3kXlq/mQybFba3rhgQfxFNv9Su9T1a41O9mMl5cTNPLKAFJcnJbAwBz6U2yspb+6WCDZvYgAPIqZ5xxuIyeenWtXVdBisLOWeGZWAuCkWbmM741GC2Ack5PQdO4qW7D30Na6+Lvju90R9JuvEU8lo8XlOPKjDsuMEGQLvOR1OcmoNA+KHjLwvpY03RNcmt7NSdsLRRyhM9du9Tt654xXJ10h00ppGnTWWh/bmniLSybZmw24j+BgBxQ7L5h5D9E+I/i7w6L7+x9bng/tCQy3JZUkLuer5YHDH1GD+Vdl4F+Kkx8TaxrHjfW3F3JokllaXAgw2/cGRf3S8HOTuP5153/Y8s8Et5KbfT4Un8lo5C42NjOMYZv5mmDSTb60tlfTwxYKncSxWQHGMFQTyD7UrJ6eVvw/yYarX5/j/mXvEfjnxL4ta0bxDq0t4bMYg+VU2e/ygZPA5PPvWndfF3x3e6I+k3XiKeS0eLynHlRh2XGCDIF3nI6nOTWF4h0+1sNVuY7SeEospUQLvLIPcsMH8zTJNDlhSFp7q2iNxEssQZmy+RnHTg/XA96PdcfIeql5jn8TavJ4Vj8OPd50mK4+0pb+WnEmCN27G7oTxnFXfDfj7xP4Rs7m18O6tLZQXRzKiojAnGMjcDtOO4weB6Vn2+iTTxQO9xb27XJxBHKxDSc4yMAgDPGTio4NJnlFw8zx2sds2yWSYkBW/u4AJJ4PQU7rUXYt+IPF2ueKNVh1LXb9rm9gjWOOYIsbKqkkfcA5BJOeta2rfFTxnrlvZwarrTXKWVwl1ButogVlTO1shMnGT1yD3rmb6xlsJ1jmKsHQOjocq6noRVahWA9Bb46fEZ1Kt4iyGGCPsNv/APG6ydL+J3jLRdBbRtL164t7AggRqqlkB67HI3J1/hIrn59Omt9NtL12QxXRcIATuG04OeKqUWWoXZrL4n1hfC8nh0Xn/EqkuPtT25jQ5lxjduxu7dM4p+u+LNa8S6pb6jrd79pu7aNYopPKRNqqSVGFAB5J61SstNkvIZp/Nigggx5kspOAT0GACSeOwp1tYwvqccEt5b+WSpEnzlX5HAwuQfqBTW/9f1sJ7FjX/E2r+KNaOra5eG5viqr5wjWM4XpwgA4+lbt18XfHd7oj6TdeIp5LR4vKceVGHZcYIMgXecjqc5NYXiHT7Ww1W5jtJ4SiylRAu8sg9ywwfzNMk0OWFIWnuraI3ESyxBmbL5GcdOD9cD3qfdcfIrXm8y+vj3xLHb6NBDqbQxaI/mWCRRRoIm7k7VG8nvuznJz1OYofGmv23i1/E1rf+Rq8jF3uIYY0DkjBygUKc9+OTyearWNoz6RfTxNZy7YwZEkRjJGNwGVOMZP16VHa6TJc6c181zbwQLL5RaUtw2M9ADT63/rUXSxa8T+Ldb8Y6jHfeJL37ZcxRCFH8pI8ICTjCADqTWmviyHVPGvh7WNTi+zS2T2qX1yGLicRMB5u0DIOwKCBnJXPfFYZ0S7Gr/2d+780DcX3fIExu3Z9Mc0T6NJFpjX8d1b3Fusgi3RFs7iM9GUGnFqNmvUJJyun6HQ+L/H2p6trOuQ2V/G2m310/wC9jtI45biEOSivJsEjLjHysew44rPsvHniLT7K0trW+jC2IK2kr2kLzW4JyRHKyF0GewYVztacGiTTRW7PcW8D3X+ojlYhpOcZ4BA59SKmMVFJIcnzO7JY/FetQ+KX8RxXzLqskjSvcCNfmZgQ2VxtIIJBGMe1PHi7V0u7m5gktbWS6tHspha2EECvE33l2ogXJ/vY3e9Vb3RrixgnlleIrDcm2YKTktjORx0pl3pb2N9HbXU8Me+NZPM+YqoIyM4Gf0o921g1vcdNrmo3GgW2izXG7T7WZ5oYdija7feO7GTnHQmrOr+IDqWi6RpMFsLa00yJwF37jLK7ZkkJwOuFAHYKOTVfW4JLbUvLmS2VvKQj7KpVCNowcHnJ7+9Z1Pf+vkLY0bLXtS07R9R0qzufLstTEYu4vLU+ZsbcvJGRgnsRWdWlb6JNPFA73FvbtcnEEcrENJzjIwCAM8ZOKZb6TPMLlpXjto7UhZnmJwrE4AwASTwegourh0KFFXraxhfU44Jby38slSJPnKvyOBhcg/UCrHiHT7Ww1W5jtJ4SiylRAu8sg9ywwfzNFwMmiityFxdeFb95obffBJCsbpAiMASc8gAnp3pvRAYdFXLPTpLuCWcyxW9vCQHmmJ25PQAAEk/QUy+sZbCdY5irB0Do6HKup6EUXArUUqqWYKoJJOAB3q9d6U1luSe7tvtCD57cMxZfbONufYGgChRXSXuiC8/stLR7WCaayQrE2VaZucngYz7kjNZFrpktzFNM8kdvBCQryzEgBj0XABJPHYUrhYpUVrr4cuSZS9xbxxRrG4lZm2urnCkYUnr7VHqOhXGmQmSaWGQLMYXETElHxnByB29M0XQWMyitS+tGg0W0dWs5oXkcLNCjCQnjIYsBwO1SR+HLiRrZPtNqst1EJYImdtzg546YB47kUXAx6KUgqxDDBBwRVmwsJdSuTb25QSbGdVYn5sDOB78UwKtFXP7Nn/sxL7K7JJvJROdzHGcgY6dqsTaDcQrOPPt5J7dN81ujEvGO/bacd8E0roDLoq/b6TLPp325p4YbcSmJmkJ+U4znABz17ZPtSxaRJL9oc3FukFvt33DMSh3fdxgEnP0+tO4GfRUtxCIJdizRzLjIeMnB/MAj8RRbwNc3UUEZAaVwilugJOKNxEVFalzoM9tFdMLi3mezbE8cbEsnOM8gAjPoaSDQ5pY7dpLi3t3uv9RHKzBpBnGeAQMnpkildDsZlFX7fSZ5hctK8dtHakLM8xOFYnAGACSeD0FVbiEQS7FmjmXGQ8ZOD+YBH4indARUU5EaR1RAWZjgAdzXR6VoYgvrtLuS0nkhtZDJByzRtt4PIwSD6E4pN2VwWrsc1RWnBoc0sdu0lxb273X+ojlZg0gzjPAIGT0yRSRaJO1nJczzwWscU/kP5xbKvjPQA/pTugM2itVfD922pT2ReFXghMxcv8rJgHIOPQ1Bd6XLawwTJLFcw3BKxvCScsOowQDnn0pXCxRorcl069g02exjmtd8P766giZjJgf3jjaQvoDxmqtvok08UDvcW9u1ycQRysQ0nOMjAIAzxk4ougsZtFX7fSZ5hctK8dtHakLM8xOFYnAGACSeD0FVbiEQS7FmjmXGQ8ZOD+YBH4indARUU5GCyKzIHUEEqScN7cV0s2laVb2r6zxJYyxj7Nalzu805BUkHOFxn34pN2BanMUV1c2hWLw6XJDEUURJLe/OTlShbPJ4+4w49qZrGkWFtbavJbW/lm3lgEXzsdgZckcnn8aXMkFrnL0UUVQgooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKALFx/qLX/rkf/Q2qvVi4/1Fr/1yP/obVXoGFFFFAgooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigDRpQSCCDgjuKfDDJcSiOFC7t0Ap93Zz2UwjuVCsyhxhgwIPQ5BIrmNTYGrmCC4kkvo7qaaIxqEg2sc8ZdtozgdsnmuPrdl0q8ggMssOFUAsN6lkB6FlByPxFYVaU+pMtgooorUgKKKKANPQr22sL4z3UMchjUvGX35DgHaBggcnHXNSaxqVtdW9rb2tvCqRRgl1MmQ7cuBuY8ZPfPTrWRUslrcQhjLBIgVgrFkIwSM4Pvik1rcaIq27prO/0vTYxqMEElvCySJKkmQSxP8AChHesSr8Oi39xDHJHCoEv+rDyqrSf7qkgt+AoYLcnluLaLw29glwk0wvBICisAy7MZ5A78U7WtQt7jWbe5tn82OOKIHgjlQMjmshgVYqwIIOCD2pKOtw8jW197W71Ke+tLyOVZ5Nwi2OHXI75XH5E0zWryG7ax+zybxDZRRPwRhgDkc1mVPPZz20MEs8e1LhN8ZyDuGcZ46UWSSQXu7m4NXS4s7Ix3draTWsQiYXFmJCdp4ZW2MfwOOaZbaystpeW1xcwpLLc/aEuLi1WRHOMHK7W2nocgHvWNDbedDPJ50MfkqG2u2GfnGFHc1BRZAX9Vu3upog91HciKMIrRQiJVGTwBgcfgKoUUU9gLc8dkum2j28ztdsX+0RkfKnPy447j3NVKKKANTRb6axaU22pLZM4AYSxF0ce+A3P4d+tO1e+tJtcS6so1CKEL+WmxXcfeIHYGoNO0o6mdkN3bpNhiIpN+4gDJOQpH61Qpdbh0NbX3tbvUp760vI5Vnk3CLY4dcjvlcfkTTNavIbtrH7PJvENlFE/BGGAORzVK6tZrK4MFymyRQCVyD1GR09jUNCStYL63NzSms4dLvo59Rt45LuFUVSkp2kMDzhCO3bNQyXFvH4bexWdZZhe+YNithl2YyMgd/Xmqd5YS2ItzKyH7RCsy7SeFPr78VDBF51xHFvSPewXfIcKuT1J7Ci1wvY6KbWbJtdL+aTbT2ItZJFQ5QlACcHrgiopIoLfwTOsVytwWvUyyKwX7p4G4A59eKxQ8ljeEwyqXiYgOh3K3bj1B/Wn3Wo3N5GkczqI4ySsccaxqCep2qAM+9K19v61uPb+vKxVroUnstRl0mWS68iS1RIZIijFn2twVIGOc9yMViz2c9tDBLPHtS4TfGcg7hnGeOlRI7RyK6HDKQQfQ1RL2On1ee1mk1TT7i5W2kGoGdWdGYMMEEfKDzVHXJ7PU9ZRra7RIBAiebKjgZC4wQAT+lZNzcS3dzJcXDb5ZGLO2AMn8Klu7CWzhtpZWQrcx+Ym0ngZI59+KlRslf+tCm7t/11NDxDJaXd0Lm0voZgIo4/LCSBshQCeVAxx61i0UU0rCOjGrpcWdkY7u1tJrWIRMLizEhO08MrbGP4HHNVrHVbiK/u7iLVlt5Z3y7TQZSUZPJChsH8O55qodKJ0uS+hu7eZIiokRN4ZS3QcqB+RqhRZXDoa2r31pNriXVlGoRQhfy02K7j7xA7A0a+9rd6lPfWl5HKs8m4RbHDrkd8rj8iayalt4GubqKCMgNK4RS3QEnFFguRVrabc2x0e/sLmdbdpzG8cjqxXKk8HaCR19Kzrq3e0u5beQqXicoxXoSDjioqN0GzNzTtQhh0u405p7eNvPEsc8tv5sbcYIwVJHYg7fXpVLVbt7qaIPdR3IijCK0UIiVRk8AYHH4CjTtKOpnZDd26TYYiKTfuIAyTkKR+tUKLah0JbWc2t5DOBuMUiuAe+Dmr+qrZXN3cXttfKRMxkEDRsJFJ5weNvHqDVK6tvss3l+dDN8obdC25eRnGfUd6go3A6OLVbNdc0S4M37q1t40mbaflIzkdOevao7TVYfsV5ZmaGEvc+fFLPbiVD1BBBUkdiCB61gUUWA6U6xGbC7gur6OdykKReVb+WuFcsQAFHAHqBRrOq2V7Y30UFwC02oiZMowymzG7p69utc1RS5V/Xy/yC5u3P2J/D9tZpqls0sEskjfJLhgcYA+Trx3qaLVbNdc0S4M37q1t40mbaflIzkdOevaucqeG286GeTzoY/JUNtdsM/OMKO5p26h5Dbl1ku5nQ5VnYg+ozUmn3jWGpW92nWGQNj1GeR+VNtLOe+mMVrHvdULkZA4AyTzUFNaaA9Todc1e0OqWf9kfPZ2beYgIK7nLbm6jPoPwp97q6vNdXNnqFsiXCt+6Fgomw3VS2zH1O73rm6KnlVrDu73NM3kP/CKizEn7/wC2mUpg/d2Yznp1pdFvprFpTbaktkzgBhLEXRx74Dc/h361l0VQjS166tLzVDLYoqoUUOUTYrvjlgvYGq2nSpBqdrLKdqRzIzHGcAEE1AiNJIqIMsxAA9TUl1bTWd1Jb3KbJY22uuQcH6ihaA9TZXUrQS6+TLxeBhB8p+fL59OOPWl+1WF62l3E92LZrONY5YmRizBTkFSBjn3Irn6KSVgbubttrMv9qX13a6gtg1zIWKSxF0ZSScHAbkfT15qpr11aXmqGWxRVQoocomxXfHLBewNVLSznvpjFax73VC5GQOAMk81BRZILsmtZ/st5DOBu8qRXx64Oa6KC80uHVtQv/t+VuoZRHF5T7lZx0bjHXjgmuXooauC0Og+1WF62l3E92LZrONY5YmRizBTkFSBjn3IqPUNVgvdIulB2zT6ibgR4PCFT36Vh0UWC51E+r2L6ndSrPlJNM+zqdjcybQMdPbr0qiupww6Fpscbb7i2u2maMgjjjHPTtWLRRb+vncP6/Cx0l7q6vNdXNnqFsiXCt+6Fgomw3VS2zH1O73pBq6XFnZGO7tbSa1iETC4sxITtPDK2xj+BxzXOUUcqC5tWOq3EV/d3EWrLbyzvl2mgykoyeSFDYP4dzzVfXrq0vNUMtiiqhRQ5RNiu+OWC9gazaKLILj4UR5kWSQRIzAM5BIUeuBzXSS6zp10ZdIf91pKxhbaXYS0brk+YccncSc/WuYooauGxtanq5KwRafckxtYxW8+FIyV6jkfqK0r/AFLTr+HVYUvo4vtEkDRtJHJghVweikjn2rk6KLX/AK+YXJ7m3jg2+Vdw3OevlBxt+u5R+lQUUUwCiiigQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAWLj/UWv/XI/wDobVXqxcf6i1/65H/0Nqr0DCiiigQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBo1vajs/tvS/Mxs8i33Z6Y4rEikaKRXQKSvQOgYfkeDVi71O5vkVbkxNtAAKwIpAHQZABx7Vz3NDeXyv7b1PPneb5Vz9o342bf4cd/T9K4Wt2XVbyeAxSzZVgAx2KGcDoGYDJ/E1hVdMJMKKKK1MwooooA1vDlmLzVo1kit5YgR5gmm2YXqSBuBJAB9R61qeIpiNKj8y1sle6ke4k8u43MCThWADnOQPQjntXNQXEtszNA+wujITj+EjBH5UXFzLdOrTtuKIsa8AYUDAHHtSauxrQiroYLrTtWNlaapBc29zHGkEU8DAgj+ElT9e3WuerQi1u/gSNY5UzEu2N2hRnQegYjI/A0xGibX+ytJvp2jiuLuO9+zGSWMSBQASTtYEZJHU0s9rbnXdEkEEaC8WGSWEL8uS2Dx0wcdKx7fUrq183ypAwm5kWVFkVznOSGBBPvQ+o3Ul+l7JMWuEZWViB8u3pgdMDHTpSSaeo3sXNTvVi1C6t4LW2SKKdvL/crlSG9ccg+hyPar+u3839kaSNlv++tTu/0aPj5j935fl/DFc7LK88zyync8jFmOMZJ5NWRql0LFbRmjeFQQgkhRymeu1iMj8DStokO+ty9pZWfQtUSWGFvIhVo3MK71JcfxYz+tSaVb28eg3F88lqk/nrCr3UZkVBtzwoVuT7jtVC31m8tbcwQfZ1jZdrA2sTbxnOCSuT+NRw6ndQSSvE6KJv9ZH5SeW3/AADG39KbT1ET62bF7mGSweJy0S+f5KMqCTvtBAwDwelZtTXN1LdyB5yCQMAKoUKPQAAAVDQtAZfupN2j2KfYPJ2GT/StuPPyfXHO3p1NUKsS3txNZwWssm6G33eUu0fLuOTz1P41XpgbPhX/AJD6f9cpf/QDWNUttczWdylxbSGOWM5Vh2pbm6ku5fMmEYbGP3cSxj8lAFLrcC0Z21nW4WutqedJHG2zgAcL39q2GSG61PVtOezghgtoZTCUiCtGU6Etjcc98561zAODkdavTa1f3ELxyzAiQBZGEah5AOgZgMt+Joa00Bbm7d3XlzaFAbSCZJbWJX8yIMXBOMAkZH4Y61nW0aWXi82USQywG8EJEsSyZXfjHzA447iqya/qSJCqzqfIQJEWhQmMf7JIyD7jmjRzAmpQ3l5epCIZlkZWV2d8HPGAR+ZFCWtwe1i9YWVrN4m1BZ1jEVsJpUjcHZlScAhecDrgelR389k2mxyLPZS38c+V+zWxRWjx0ZSiqcH26Gs6S/kGrS31o7Qu0rSIQeVyTx+tJc6hcXaBJTGEzu2xQpGCfU7QMn61KTshtq7NvXb+b+yNJGy3/fWp3f6NHx8x+78vy/hiuaq4NUuhYraM0bwqCEEkKOUz12sRkfgap1SVhdDZsljtfDc9+kMUtyblYQZYxII125ztIIyemTW29vb31xpsl1FFGkemNOImBCFgSeQMnbznA7VylpqFzZLIsDrskxvR0V1bHTKsCKll1rUJrqG4kuW86BdsbqApUenHbn8uKTTf9eQL+vvLmpSWM2kqftFnJfLNx9kgaIGMjuNijIP86xatXOoXF2gSUxhM7tsUKRgn1O0DJ+tVaaVgZs2P/Io6r/11g/maTS4Vh0ya/uHijiEoiUm2Wdy2M4CsQoGO5qhaahc2IkFs6hZRtkR0V1YdeVYEGnwapdWyyrE0eyZtzxtCjIT67SCB+Ao7gXvEdtBE1jPbJsFzbLI2IhHuOSM7QSBkY4HFUdJ/5DVl/wBfCf8AoQpt7qN3qLRm8mMpjXYhIAwM5xxUEMrwTJLEdrxsGU4zgjkU46CeqOonKahrOtWlxawJHEk0iOsQDoynIJbGTnvnPWobKGGyGnQ3ZhL3YVxCtikxZWbA3OxBBP8As9KyrjW9Quo5VmmU+d/rWWJFZ/YsBkj2zSQ61fwQxRxzKBDxExiUvH7KxGR+BqUrIpu5r6bbR2fjm5t4BiOPz1QZ6DY2BXOwytBMsiBCy9A6Bx+RBBqb+0bsakb8TEXRff5gAHP06UNqM7XQuGS3MmMY+zR7T/wHbgn3xmhJoGXvEscUWsgRRJGphiYrGgUZKAngcVo38NpfWFzNoktm0EMQd7VrUJLGOOd+MsQffFYl5q95fgfaWhZhjDrbxqwx0+YKDRJq97LBJC0ihZBiQpEitJ/vMACfxNFnYL6m2kVjp9tpgeSwVJolmuPtEDSPICTkAhDtAAxwQc1zt6sC304s3324kPlMQeVzx19qlg1W7t7dYEdGiQkossSSbCeu3cDj8Kqu7SyM8jFmY5Ynuadtbi6FvSJLOLVYX1NN9sCdw25A44JHcA4OK1r7T1nexlW4s7mzuLgRCa2txAy8jIKgDse+awYLiW2mEkLbWHHQEEehB4I9qludRuruONJnURxklI441jVSe+FAGfejqmBvMkN1qerac9nBDBbQymEpEFaMp0JbG4575z1qjpZWfQtUSWGFvIhVo3MK71JcfxYz+tVJtav7iF45ZgRIAsjCNQ8gHQMwGW/E0W+s3lrbmCD7OsbLtYG1ibeM5wSVyfxpWdh31NLwhcvHqE0SrEV+zyvlolLZ2/3iM49s4rEuLl7qQPIsSkDGIoljH5KAKfDf3FvfC7gdYpgSQURVHPH3QMY9sUy5uXupN8ojBxj93EsY/JQBTtrcXSxJpiLJq1okihladAysMgjcOK2ktYDL4l/cR4gDeV8g/d/vMcenHpXOKxVgykgg5BHatGXX9SnimjknXbcDEu2JF8z3JA5Pv1okm9gRuwJbjVNEsvsVqYrq1j8/dCpZyc856g+4rlLiMRXMsa9EcqPwNWF1W8W5trgTfvbVAkLbR8oHQdOeveqru0kjO5yzEkn1NFtbh0LOlzvb6jC0YjJZ1U+ZGrjGR2YHB9+ta2vyteeLJrKbykiN0F3rCisATjJYDJ69zXPg4OR1q1eandX4H2to3bIJfyUVzgY5YDJ/E0+qYdGb98NMiuNQtJ5bCOGNHSCOKB/NR1+7l9nPTnLEc0vhuyg1PTXa708SmycvC8YVTcHGfKb+90z9KwpdYvp4yssqsWXY0hiTzGHTBfG4/nTDqd55NtEs5RLVt0QQBdrevHU+5qUnYdzb8NX0r6zdZht4w0MzlVt0G07eg4yBx06VU0VY9U1WSS/W3229u8oQRCNGKjjcEHI5ycDPFZ41S8GpnUFl23TMWLqijJPXjGOfpSf2jci8S6jZIZk+60Eax4/BQB3ot+QrmhqUljNpKn7RZyXyzcfZIGiBjI7jYoyD/OsWrVzqFxdoElMYTO7bFCkYJ9TtAyfrVWmlYGFFFFMQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFAFi4/1Fr/1yP/obVXqxcf6i1/65H/0Nqr0DCiiigQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBqwtGsoaaMyIOqhtufxq9rVvBb3UH2aIRLJbxyFQxIyRk9STVCJFkkVXkWIHq7g4H5An9K09be2uGgltryKXy4I4iiq4OQME8qBj8a5uhr1EuobVtAhure38lzcNGTvLEgKDz279gK5muqkNofD0doNQgMyTNKRsk5BUDGdnXj6e9crWkN2TLZBRRRWpAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBYuP9Ra/wDXI/8AobVXqxcf6i1/65H/ANDaq9AwooooEFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAasMMlxKI4ULu3QCpLmxuLS4WGaPEjgMoVg24HpgjOar1r68xW7s2UkEWkJBHb5a5jUqy6RewpIzxKfLGZFWRWZB6soOR+IrBrrLOMaPYvfXhInuYmS3g7kMMF29vT1rk60huyZBRRRWpAUUUUAFTNZ3KEh4JEw4Q7kIwx5AOehrQ8OWYvNWjWSK3liBHmCabZhepIG4EkAH1HrWxrUxFnbeZa2SvdTm4k8u43MCWwrABznIHoRz2pX1SDo2YU2h3tu7pObWN0+8jXkIYfhuzVVLOd7GS8WPMEbhGfI4J6DHWtnxJJp41+/D2tyZvMPzi5ULn127M49s1LZ38yeC7tglvmO4jRc20ZBGD1BXk+5yalSfLf0Ka1sc1RW1pyBLC41K5eGKMzCMH7IkzFiM4VDhQMf/AFq2lsrNbxblbOOUS6S8/lvAEDODw2wEhcjHSm3b+vmJK/8AXyOLoroI4YtV0aCe4jhglF8tuZIo1jDIwychQBketWr4aZFcahaTy2EcMaOkEcUD+ajr93L7OenOWI5pt2BK5ytWrLTrrUZNlpFvOQMlgoyegySBk1VrR0D/AJGLT/8Ar4T+dUJ6IoSRtFK8cgw6MVYehFNqzqP/ACFLr/rs/wD6EarVKd1cb0dgoq/dSbtHsU+weTsMn+lbcefk+uOdvTqaoUwL+naUdTOyG7t0mwxEUm/cQBknIUj9aoVs+Ff+Q+n/AFyl/wDQDWNS6h0Jrq1msrgwXKbJFAJXIPUZHT2NQ1fedtY1qJ7rbGZnSNigwAOFzz7Ctu+GmRXGoWk8thHDGjpBHFA/mo6/dy+znpzliOaG7AtTlantLOe+mMVrHvdULkZA4AyTzXSeG7KDU9NdrvTxKbJy8LxhVNwcZ8pv73TP0qLw1fSvrN1mG3jDQzOVW3QbTt6DjIHHTpSbtcEr2OZorRsJTfa/Y/aY4SrTxqyJCiKRuHVVABqe/kE+qz6dbWtuiG5McWIwrKd+PvDnB9Og7dKryAx6K66G2s7ie/0+QxzPBbyEiOxSNY2UdRIG3nB45HNZt6yaVY6fHawW7/aLcTSyywrIXJJ4BYHAGMcYqeYdjKtLOe+mMVrHvdULkZA4AyTzUFdF4SunXUZ41SEKYJX5iUkHb03EZx7ZxWM19K90s5S33qMAC3jC/ioXafxFO+thdBt1bfZZvL86Gb5Q26Fty8jOM+o71BW9rFrC/ie3gWNIY5lgDCNQgG4DJwOB1q0yQ3Wp6tpz2cEMFtDKYSkQVoynQlsbjnvnPWlfT+ugWv8Ah+Jy9FdfAluNU0Sy+xWpiurWPz90KlnJzznqD7iuUuIxFcyxr0Ryo/A0762DoR1aSwlfTJL4MnlRyLGQSd2SCfy4q34ft4Z72d54lm+z20kyRN0dlHAI7jvj2rTtn/tLwsVnjih36hFG0kUaxggg9hgZGfSh9vT8w/r8Dl6K6q+GmRXGoWk8thHDGjpBHFA/mo6/dy+znpzliOaj0hLG80+2tLSe0t9QZmDpdWok84k8Ycg7RjjAwaXNdXBqxzNWrKwlvzOIWRfIhaZtxPKr1x71DMjR3EiOoRlYgqDwDnpWz4WbZdX7GMS7bGU7D0bpxTvpcLa2MKit7yRquhRzmGCO6F4tujRxrGJAwzghQBwe/vWhDbWdxPf6fIY5ngt5CRHYpGsbKOokDbzg8cjmk3YErmAdKJ0uS+hu7eZIiokRN4ZS3QcqB+RqtawfabqOHzY4d5x5krbVX3J7Vp2P/Io6r/11g/mab4ZYNr1tbyRQyxTSBXWWFXyPbIOPwp9WLoZLDaxGQcHGR0NJWjp72UOvK2oputVdgw25A64OO4BxxWjqGnrObKVLmzns7i48oT29uIGTkZBUAdjnnNCew3uznaK6q+GmRXGoWk8thHDGjpBHFA/mo6/dy+znpzliOa5WhO4NWJ7SznvpjFax73VC5GQOAMk81BXQ+ELl49QmiVYiv2eV8tEpbO3+8RnHtnFQ6KseqarJJfrb7be3eUIIhGjFRxuCDkc5OBnihuz/AK8w6GJRW1qMljLpSt59nJfJNx9lt2jUxkdxsUZB/nWtcW0Mfhv+2V0uNbyWJY2QopjjU8ecE7ZxxxjPNK9lcLanLJZzvYyXix5gjcIz5HBPQY61BXS2d/Mngu7YJb5juI0XNtGQRg9QV5PucmodNig/sW61GR7SO4a4EStcQlkQEFjhFUjJ9xgY4p33/rsHYwKK33l0Vdes5nMUtuYh9pEMTBBJgjIUgcZwcD3+lM1y1xZw3cM9ndW0kjIstvbiFlIH3WUAfrmi4WMOiiimIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigCxcf6i1/65H/0Nqr1YuP9Ra/9cj/6G1V6BhRRRQIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooA1IpGikV0Ckr0DoGH5Hg1auNVurooZzCxjxtIt4wRjoMhent0qtC0ayhpozIg6qG25/Gr+s29vbXlv5EPlpJbxyMisTyRk4JzXMakc+s3lyzPcfZ5HcYZ2tYix/Hbmufrq47OKbT7iW50/7FGsW+G4LOPMbsvzHDZ9gK5StKfUmQUUUVqQFFFFAEsFxLbMzQPsLoyE4/hIwR+VLNdzTyxySvueNVRDgDAUYArQ8M6baat4gtbW/vrayhaRNxuBKRJ8wGweWjEEgnk4HuK3PiV4a0nw74v1S20bUbMwxXRjTT4vtBlt1x/E0iBTj2dutJuzX9bf8ONa3/r+tjnptcvbiRpJxayO/LO1nCWP47agtNRubKORLd18uXG9JI1dWx04YEV0Vz8P7yxhsX1DV9KtDqNnHd2aSyyAzB1yE4QhWHAJYhckAMecN03wDfX9np01xqWm6bLqpI0+2vJXEl1ztBAVGCgsMAuVBPtzRotA13MGDVLq2WVYmj2TNueNoUZCfXaQQPwFaem+IJ/tE82oXbeYtlJDA23kMeQOB6+tO0/wbqF2mpTX81tpFrpcvkXdzfswVJSSBGAiszNweFU4xziqfiDw/eeHNQjtr1opVmhS4t7iBi0c8TDKupIBwfcAjByKXuv+vL/IdmVLrUbm8jSOZ1EcZJWOONY1BPU4UAZ96kl1i+njKyyqxZdjSGJPMYdMF8bj+dM0vTLvWtVttN02Hzru6kEUMe4LuY9BkkAfia7Sb4H/ABDt7eSabw9tjjUu7fbbc4AGT/y0puyV2JXbsjgKs2V/Pp83m2pjEmQQzxK5UjuNwOD9KrVt6J4XudZ0+71F7u007TbMqs17eswjDtnagCKzMxwThVOAOcU+lxGXd3kt7N5s/l7+5jiVM+52gZPvUFdVD4MNj4wstL1zUbGC3uVinhuSZnhvInYY8sohb5gT94LjBzg1Y+JXhrSfDvi/VLbRtRszDFdGNNPi+0GW3XH8TSIFOPZ260rpWXr+A9Xf+tzlZb24ms4LWWTdDb7vKXaPl3HJ56n8ar11lz8P7yxhsX1DV9KtDqNnHd2aSyyAzB1yE4QhWHAJYhckAMecN03wDfX9np01xqWm6bLqpI0+2vJXEl1ztBAVGCgsMAuVBPtzT2dv6uHQ5q2uZrO5S4tpDHLGcqw7UtzdSXcvmTCMNjH7uJYx+SgCtvT/AAbqF2mpTX81tpFrpcvkXdzfswVJSSBGAiszNweFU4xziqfiDw/eeHNQjtr1opVmhS4t7iBi0c8TDKupIBwfcAjByKV0FmZVXpdYvp4yssqsWXY0hiTzGHTBfG4/nUemWEuq6taafbsiy3c6QI0hIUMzBQTjPGTXTal8ONQ09tWgj1TS76+0dWkvbG1kkMsaKcM43IFYDIJCsSM8gc4HZbgtXoc0dTvPJtolnKJatuiCALtb146n3NA1S8GpnUFl23TMWLqijJPXjGOfpWppHhePVltlPiDR7K4u22w21zJKXYk4GSkbKmT/AH2X16VJpfgfWNV1rV9JjWCC90iCWa5inl2/6tgrKGGRnJ6kgdeaNL/f/wAH/ghv/X3GK1/O15HdDy45YiGQxwogBByDhQAfyqKSeSW4ad2Pms5csOOSc54roLbwVdalrVlpui6lp2pveCQiW3ldUi2Dc+/zFUjA5zjB7ZqjqWhx2bRCw1jT9XMknlbbHzdyt2G2SNCc9ioI96FurAMPiHUy0jCdVaVSsjLCimQEY+YgZb8agh1W7gtlt1dGiUkossSybCeu3cDt/Cuhvfh3qVlFfoNQ0241HTIPPvtNgldp7dBjcSdnlsVyNwV2IpfC2n20Hg/xJ4ivLaK5a0jjsrRJkDqs0xIMm091RWIz3IPaleNm1/Xb8Qs7pf1/VjmLa8uLS7W5t5SkykkN169c56086hMboTlLfeF24+zR7f8AvnbjPvitrSfBVzqnhWfxFLqenafpsF0LWSS7eTcHKhhhURiQc44BPtgZqHUfCN5pWvQ6bfXdjEk8K3MN8Zj9nlhIyJFbGSDg8Y3Z4xmnonb+u/5B0uZ95q93fj/SjCx4w628atx0G4KDj2pZtav7iF45ZgRIAsjCNQ8gHQMwGW/E1p3nhB7bSoNVt9Z02+0yS6FpLeW5mC28hGRvR41kxgE5VT0Pfiui8ZeDNB0nwv4dvNP1nTYp7nTmml4u2N84cgMmYiF6Yw2zn86Tsl/Xa41dv+u9jh11W8W5trgTfvbVAkLbR8oHQdOeveqru0kjO5yzEkn1Neoa74CTW/8AhE7fRrjSLC9vtBgeO1kJjkvZfnLH5UK7jgDLlcnucVyvgCCzn8dWek6zbRS22oubCUSoC0Rk+VXUn7rK2CCPTHenu2lvr/XzFtHm6aHOW11NZ3Cz20jRyJ0YVZuNYvbm0NrLIgt9wfyo4kRQR3woGOtQ39nJp2pXNlP/AK22meF8f3lJB/lUKIZJFRdoLEAbmCj8SeBQrSV0DvF2LkusX08ZWWVWLLsaQxJ5jDpgvjcfzpLfV721RFhkQFOEdokZ0/3WIyPwNaw8MKtoJJpowy2plf8A0qIAOTiMdehGDnoexrnSMEg9vQ0abBqDMWYsxJJOST3qxZX9zp0zS2UpidkKFgAeD1HNPs9Oku4ZZzJHBbxEB5pSdoJ6AYBJP0FQTxCGUqsscy4yHjJwfzAI/EU/ICa41O6uljWWRVSI7kSKNY1U+uFAGferB8Q6mWkYTqrSqVkZYUUyAjHzEDLfjUerw2yas8Wm7Whwmzy23gkqM88981LNoNxCs48+3knt03zW6MS8Y79tpx3wTS0tqGpUtNQubESC2dQso2yI6K6sOvKsCDUlpqt1ZTtNbeSkhbfu+zxkqf8AZyvy/QYp6aSxsobm4ure1SfPlCUtl8HBPyqcDPrirfh3S7W+vJkvJoTsikIiJfOQvDZUYwPr+FDtqwM99TuXuVnzEkigjMcCICD1yAAD+NJdajc3kaRzOojjJKxxxrGoJ6naoAz71HcQpBIFjuYrgYzviDAD2+YA0yOQxSrIoUlTkBlDD8QeDRoGpbl1i+njKyyqxZdjSGJPMYdMF8bj+dUa2ta2PpOk3HlQxyzRSGQxRLHuIfA4UAdKr2+iTTxQO9xb27XJxBHKxDSc4yMAgDPGTigCna3c9lcrcWshjlTowGf0PWpP7RuReJdRskMyfdaCNY8fgoA71BLE8MzxSqVdGKsp7EdqmsbGbUboQW4XdgszMcKqjqSfQU9NwHXGpXNyqrIYgobdtjhRAT6kKAD+NSHW9RN7JdG5Jlkj8p8qu0pjG3bjGPbFaB0yOPwrNJE1vdyPdxpHLCCT0OV+YBh27VUm0GeETqJ7eWe2XfNAjEug79sHHfBNTpsPUq2mo3NlHIlu6+XLjekkaurY6cMCKINSuraSVoXVRN/rIzGpRu/KEbfpxxUyaSxsobm4ure1SfPlCUtl8HBPyqcDPrimWmmSXUc8pmhhgtyBJLIxKgnoBtBJzjsKeghh1G6N0tx5gDqu0BUUKF9NoGMe2KLrUbm8jSOd18uMkrHHGsagnqdqgDPvTWtkW6ERu4NjDInG4p+QG79Kta1bSw6oIXjtw5jTaLVSFYFRg4Izk9/ejQDNorUm0G4hWcefbyT26b5rdGJeMd+20474JqK30mWfTvtzTww24lMTNIT8pxnOADnr2yfai6CzKFFSTw+RO0e9JNvR0OVYeoqWxsZtRuhBbhd2CzMxwqqOpJ9BTArUVvPp0UHhOedZLa5Y3SKk8YORwcr8wBHaqS6O0scptry1nkhQyPDGzbgo6kEqFOPYmlcLGdRWxH4cuJGtk+02qy3UQlgiZ23ODnjpgHjuRVS00yW6inlaSK3ht8CSSUnAJ6DABJPHYUXQFKipbiEQS7FmjmXGQ8ZOD+YBH4imxyGKVZFCkqcgMoYfiDwaYDKK2ta2PpOk3HlQxyzRSGQxRLHuIfA4UAdKr2+iTTxQO9xb27XJxBHKxDSc4yMAgDPGTilcDNoq/BpM8iXEk7x2sVu/lyPMTgN/dwoJJ4ParEvhy7iP+ut2BtWugyuSCg/DqaLoLMyKKttpsy6bBe5Vo55GiRVyWyPbHvVmbQbiFZx59vJPbpvmt0Yl4x37bTjvgmi6Ay6K3IXF14Vv3mht98EkKxukCIwBJzyACenesOn1AKKs2NjNqN0ILcLuwWZmOFVR1JPoKsNo0pFu9vPBcQzzCFZYy21X9CCAR+VAGdRWpc6DPbRXTC4t5ns2xPHGxLJzjPIAIz6GsukmmFrBRVi2tluAxkuoLdVxzKW5+gUE/pTr6wksJI1kaORZUEkckZyrqe479j1ApgVaKciNI6ogLMxwAO5ro9K0MQX12l3JaTyQ2shkg5Zo228HkYJB9CcUm7K4LV2OaorSXRLl76xtQ8W+9jWSM5OAGzjPHt71QljMUzxtglGKnHtTAZRVzS2sxqCLqUe+3f5GIYgpn+IY9K230Sx0u6s7C823d3dXKZKuQI4d2Ox6sPyFHWwHMUV2dt4e01/EMpeAtYONkMe9v9Z8wIznJxsf9KwtVsre20rS5oY9slxE7SHcTuIbA+nFSpJjsZNFFFUSFFFFABRRRQAUUUUAFFFFAFi4/wBRa/8AXI/+htVerFx/qLX/AK5H/wBDaq9AwooooEFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAakSLJIqvIsQPV3BwPyBP6Vqaw9pcy28kN7HIqQxxOqI+4YGCRlQCPxrMhhkuJRHChd26AU+7s57KYR3KhWZQ4wwYEHocgkVzGpo2ctrpsV0xvUuPOhaNYY0cbiehbcAOOvGa5atpLC6ksJL1IibeNgrSZAwT/PrWLWsCZBRRRWhAUUUUAWdOuhZapa3TKXEEySFQcZ2sDj9K6j4j3Gk6z4q1DxBo2t215HqFx5otBDMk0QIyd26MJwRj5WNcdRSavby/4H+Q1pc6vx5rdjrUvh86bcGdbPQ7W0m+Rl2SoDuXkDOM9Rx710ieNLfUtE0FrfWdI0e+0m0S0lTUtES6dvLYlJIpfJkPQj5SVwwOOua8wop/53/P8AzF/lb+vuPSdL8cQ3mja3peo6pZw3d3qn9pQ6jqOkR3EM7FSrB4tknlseGBVT/EOM1y/jDWZ9XvrRZ9Wt9VWzthBHJa2C2sMagk7EUIhKjPUqOp4rO0bQ9R8QXj2ukW/2iaOF52Xeq4RBljliBwO3Ws+p5Vf+vQq7/r7y3pdxaWmq20+pWX2+0jkDTWvmmLzl7rvHK59RXaTeLvh49vIkPww8qRlIST/hILhtpxwcbecelcBRVNXVhLR3Cu88I+KbW28E33h25u7HT52vVvbe61DTVvYGOwoyMpSQoehDKh7g4zXB1oaNoeo+ILx7XSLf7RNHC87LvVcIgyxyxA4HbrQ9nf8ArqLqv68ja8QeI5rrxDpVxc6pb6ummJGiNaWK2kSKrlvLRQiEr7lR1PFT/Ee40nWfFWoeING1u2vI9QuPNFoIZkmiBGTu3RhOCMfKxrjqKVtvn+I7/wBeh1fjzW7HWpfD5024M62eh2tpN8jLslQHcvIGcZ6jj3rpE8aW+paJoLW+s6Ro99pNolpKmpaIl07eWxKSRS+TIehHykrhgcdc15hRT/zv+f8AmL/K39fcek6X44hvNG1vS9R1Szhu7vVP7Sh1HUdIjuIZ2KlWDxbJPLY8MCqn+IcZrmPF+sz6vf2aXGr2+qJZ2ywRyWlgtrFGoYnYihEJUZ6lR1PFc7RSSSaf9aKxV3/X3nZ29toNp8XtJh8JXs99pS6haeTPcKQ7EshbIKr0bI6DpXS6tf6D4W8beNdUj1hLy6vFvLODTlglEiSSsVcyMVEe1ecYZs8cCvLrK8n0+/gvLN/LuLeRZYnwDtZTkHB4PI70t/fXGp6jcX19J5tzcytLK+0Dc7HJOBwOT2pON0l6/jYE7a+n4XPT9L8YabBZeFjp/i2fw/Y6fEi6ppdpHOktzIr5dwY12Sbxj77DA7dqpN4t0b/hOvH+orfEW2safeQ2Mgif968jqVGMZXIB+9j3rhYdD1GfQLjWorfdp9tMsEs29RtdhlRtzk5x1AxWfTaTb+f4/wBaCTaS+X4f1qa3hm/k0vxDbXtvq0mjzwktFeJGZPLbBxuA52nocA8E8HpXb+KfHFlcweHrye50/W/EenX5ubjULGza2SWIFSsbFkQs2R12AAdO+fMqKfVPsLv5nqOveM4pr3V9U0PxLpVvBqUc3+iL4ejS9Ky5zC8gh2kc4L+aSeuCeKxPCc39p/D/AMU+HIz/AKUyxalbJnmTySfMUDudjFsDn5TXE1oQ6HqM+gXGtRW+7T7aZYJZt6ja7DKjbnJzjqBip5Uotf1vp+JV22v69fwO40ezsb74D3MN/qUemn/hIVMU00bvHu8jo2xWYcZwQp5x9au23jPw7B4s02FbvNrpegnTLTV5LVmEdzhmFwIyC20MxA4yOuK4LTbnWdVs7fwpp7GWC7vlljtQi/NORsB3Yz0OOuO9VbnTPsuvSaY97at5dwYGukZjDw20vnbkr3zjp2p2vL1/yt+ok7L0/wA7/od9r3iq1ufhTc6Jf+LrnxFrL6nFcB5DcPGsQRhhGlUHgnnIXqMZxmszX9R0jxJ4I8OrHrFtZX2jWMltNZXMUxaUhyylGSNk5B/iK4P51ymtaPd6BrV1peooEubWQo4U5B9CD3BGCD6EVRpWTV111/C35D1T/D8b/men2ni/Q4vH/gLUnvsWmkabbQXsnkv+6dN+4Y25bGRyARWL4KSC/wDixFqTvjT7G7fU7ic8BIY2Mm4/XAAHqQK45IZZVZo4ndVIDFVJAJ6fnTXR45GSRWR1OGVhgg+hFVs+Zb6/jqTurei+7Qs6rfNqms3uoOu1ru4knK+hZi2P1qG2eNLlGmjSRM/Msm7bj32kH8jUVFKKUVZDk3J3Z0uqa5YzWdzHa2sDGaYRgHzRiJFwjfexnnp7ciuaoooSsFzVs7m2m0SbTbmYWzecJ4pWUspOMFTgEjjuAaz5444pSkUwmAH31UgE+2efzAqKin1uBLazm1vIZwNxikVwD3wc1v3urq811c2eoWyJcK37oWCibDdVLbMfU7veubqeezntoYJZ49qXCb4zkHcM4zx0pNJ7gjc0TVxZwQxXOowtYgky2c9uXJ9QvBH6jntVPRb+1s9bklkzFbSpJGDgnywwIGQOuKyKKLICa5hSCTbFcx3AxnfGGA+nzAGoatXdhLZw20srIVuY/MTaTwMkc+/FVaYGvcz2t7oNjH9qSGezWRWikRvny2RtIBHtzirg1dLizsjHd2tpNaxCJhcWYkJ2nhlbYx/A45rnKKVgJrudrm9mmeTzWkcsXKhd2T1wOlXNEvYbO7lW6LLDcQPAzqMlNw64+tZtFFtLB1udDBe2OmaIIYrtbq4W9juNqI4UqvoWA/l3705r3T7a+1LUILvzjdxSLFB5bBlL9d2Rt4yehOa5yii1wudHomrizghiudRhaxBJls57cuT6heCP1HPaqemag9nc3L2OoLp4kbhJYy6MuTgHAbkfT8ayKKLa3DpY19WlstS1kvayQ20ZjXfIY2VGcDkhVBIyfarGr3dqdWg1GzvYbjyREPKCyKxKAZ6qBjj1rAooSsG50l7q6vNdXNnqFsiXCt+6Fgomw3VS2zH1O73rON5D/wAIqLMSfv8A7aZSmD93ZjOenWsyijlSVguFaWiXsNndyrdFlhuIHgZ1GSm4dcfWs2p7W3S4kKSXMVvxw0ocgn0+VTT30EbMdzptloP2Q3S3khvI5nREcKyAcgFgP6da0E1q2S9vpJdZeW1mhkS3tkWQLHkcArgAY6cZrmNQspNOv5bSdlaSI4YoSQfpmq1TZNepV7HRxarZrrmiXBm/dWtvGkzbT8pGcjpz17VV0/UZLW9upLPU1szK5/1sRZJFyeoAbn8O/WsainYRpa9dWl5qhlsUVUKKHKJsV3xywXsDWbRRQlYNzXuZ7W90Gxj+1JDPZrIrRSI3z5bI2kAj25xVwaulxZ2Rju7W0mtYhEwuLMSE7TwytsY/gcc1zlTw23nQzyedDH5Khtrthn5xhR3NFgNX7fBf6deWl5diOWS6+0pcSRkK5xgghQSD34FatxdWln9gjknIgn0p7cTlDwST82OuMj61x1Tz3c9zHCkz7lgTZGMAbVznH60nH+vlYd9f673Nia/tLTR9Ngtbhbme1ummcBGVT0IwSBxx9alvdXV5rq5s9QtkS4Vv3QsFE2G6qW2Y+p3e9c3RT5bivY1tNubY6Pf2FzOtu05jeOR1YrlSeDtBI6+lZbqEkZVdXAOAy5w3uM802in1uBpaJewWd3Mt2WWG4geBnUZKbh1x3q7b3tnp9na2i3S3BN8lxLJGjBUVeMDcASep6VgUUdbgb66laCXXyZeLwMIPlPz5fPpxx61gUUUkrA3c2tKvooNIuIIr0afeNKrC42t8yY5XcoJHPPvR4iv7e++wfZ7mS5aG3CSySA7i2Tk81i0UWu7hcmtZ/st5DOBu8qRXx64Oa6KC80uHVtQv/t+VuoZRHF5T7lZx0bjHXjgmuXooauC0Oos9R01tQ0e+uL0Q/Y4VikiMbFsrnBBAxjn1z7Vzly6yXczocqzsQfUZqKii2tw6F/R/sK6gsuqN+4iBfywpJlI6L+J9a101y21Oa2u9VkWG8tLpHVwhIki3ZK8D+Ht7VzNFPqB0Njrgj8Ro1xckafHczSp8p43A84xn0pl5JZahpOmRLqMEEltG6yLKknUtn+FCKwaKnlQX1JJo1imZEmSZR0dAwB/76AP6VHRRVAFFFFAgooooAKKKKACiiigCxcf6i1/65H/0Nqr1YuP9Ra/9cj/6G1V6BhRRRQIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooA0a2tYiE+pWETSLEHtYVLucBeOprIikaKRXQKSvQOgYfkeDVi71O5vkVbkxNtAAKwIpAHQZABx7VzGp0LxM+iapDA0At4xEkIFzGeAxJJIbAJ68/SuCrXju5oraa3jfEU+3zFwPmwcisitKe7JkFFFFakBRRRQBueCreG68e6Db3USTQy6lbpJFIoZXUyKCCDwQR2rodVurPUPH9x4XTS9PtNMfWPs0bw2qJNCPP2sRKBuOQT8pJUZGAMCuKsL640zUba/sZPKubWVZoX2htrqcg4PB5Heku724vtQmvrmQvczytNJIAFy7HJOBwOT2p6Xjfp/wP8AINbNLr/wf8z1SSCw1bxX4y8NT6Jp1lp+l2V29k8Nmkc1s1v9xjKBvfdjncWzuquy2fh248D6XaaJp95b6xaQXN891ZxzSXTTSFWVZGG5AoGBsK88muNvvHfiLUrG4tbu/VlukWO5lS2iSa4VcYEkqqHkHA+8x6Umm+OfEOk2Vva2V8gjtSxtWltYpZLYt18p3UtHnr8pHPNRFNWv0t89/wA7r7ipO97ab/Lbb0s/vPQ/ATf8I78VPE2g6ctrJZWkOoeU8tpFJJ8ikAeYylscDK52nng5ryjU9UuNWuRPdR2sbqu0C1s4rZcf7sSqCeeuM0/S9c1LRdYTVdNu3hvkZmExAYncCGyGyGyCcg5zmm6nqlxq90Li7S1Rwu3FrZxWy46/djVQTz1xmkotWv2S/P8AzG2tbd7/AJf5Fnwvafb/ABVptr/Zn9redcIn2H7R5H2jJ+55n8OfXtXs978PfKsLiT/hR/kbYmbzf+Et3eXgfexu5x1xXgVFVJXVkTHR3CvS/grqtxb+Ir6zjjtDF/Zt3Nuks4nk3CLp5jKW28fdztPORya80q9o+sX+gapFqOkXDW13DnZIFDdRgggggggkEEYpvWLXdMXVPs0bXh28bxB8RvD41S2sXjkv7eF4YbGGCN0MoyGSNVU5yQcjkVp6xdWd/wCOrvwumm6dY6Y+r/Zo5YrWNJoB5+1m8wDcQQT8pJUcYAwK5iTxFqD63a6un2W3vLR0khe1soYFVlbcp2IgUnPcg571SvLye/v57y7fzLi4laWV8AbmY5JwOBye1C3jfpf9BvZ262/U9X8QL4TtNR8SaLqN34dtrK2hmg062s9OnF3BcRnEe+cwAuSQQ252HPHrSQ2nh/w1pfhRZ7rw7Hb31nHe6kNTsJbm4uQ7EMqOsLiMKAVGxlOQSfWuCu/HGv39s8V5dxSvJF5Mly1pD9pdMY2tPs8xhjjluRUdh4w1rTtNi0+G4gmtYWLwR3dnDciAnkmMyIxTJ5+XHPPWoUWlr5fPf/P8Bt3/AK9P6+ZFf6ZFfeLbyw8IxXGp2zXEgsVhhd5JIgSVO3G7O0ZPHY1s/DfTLO+8QX0+o2qXg0zTbi+is5RlZ5I1yqsOpGTkjvt9M1h6X4k1bRfES67p140epo7uLhkVzuYEMSGBByGPUd6Xw7qM2neJLW+i1R9KlRyRepF5nlEgjJUdVOcEc8E8HoaSajby/EUmm7+Z3+mwWfiz4Yi41PTdOtLuTxFa2TahaWUVu3lOpyMIAoxnsBnjOcVa8QL4TtNR8SaLqN34dtrK2hmg062s9OnF3BcRnEe+cwAuSQQ252HPHrWH4m8XQv8AD1PDseq2mqXM2oC7kfTrH7LbQIqkBVTy48sxYkkIOg5Nc7d+ONfv7Z4ry7ileSLyZLlrSH7S6YxtafZ5jDHHLcipabvb+tF+TuUna39dX+asdpofiK9h+BOsypBppa21K1hQPpds6ldh5cGMh24+82W96xvh3HY6heeK7vWdPtb1YdDubpYmhVVWQMhBUKAE6kfLjAPGK5rRvE2q6Db3Vvp00X2e72+fb3FtFcRSbTlSUkVlyM8HGajtNf1Gwm1CWymSBtSgkt7oRwIqvG5BZQu3CjIH3QMdsVTWsn3X6W/PUlaJLs/1v/wDsfBc1r4o1y6utX0fTppNH0q6vYoLe0SCO5dACiyJGAGCkk9Mnoc1NZ2Fl4w8GabqGqWlnZ3g8Qw6a09lax2wmhlXJBSMBdy44OBwe9cFpWrX2ialFqGk3L2t1CcpInbIwQQeCCOCDwR1q3q3ijVtat7e3vbiNbe2YvDb2ttHbxIx6sEiVV3HHXGadtV8vzu/vWgdH8/ysvuep6JJBYat4r8ZeGp9E06y0/S7K7eyeGzSOa2a3+4xlA3vuxzuLZ3VBofiK9h+BOsypBppa21K1hQPpds6ldh5cGMh24+82W964y+8d+ItSsbi1u79WW6RY7mVLaJJrhVxgSSqoeQcD7zHpVTRvE2q6Db3Vvp00X2e72+fb3FtFcRSbTlSUkVlyM8HGajlfLZ+X4O9/nsU2r3Xn9zVrfLc6b4UuLv4kG4lCC5+x3k0AijVAJfJcjaq4AxzgAcY4FcJnPWtPStfvNH8TW+u2nlLdQXHnhVjVEJzkrtUABSMjAAGDUNzd2M+vyXcdg8Vg9wZBZifJWMtnyw+304zj8Kq3vL0t/X3/gTfR/1/W34nVfFQA63okrgC5m0Gxe59fM8vHPvtC1w9aviXXp/EviK71a5jWJp2GyFPuxIoCog9goA/Csqhd31/UOy7W/A7fSLQW+n2qy2lhhpGuJWF2DlY1+Vv9Zg/MSDj5R3ArkdQlM1/K7xxRuzEsIXLqT3IJJz+dL/aN35Xl+b8nk+RjaPubt2OnrzVWi2tw6WNrw1HE91etNbx3Ajs5HVJFyMjGKmjhi1XRoJ7iOGCUXy25kijWMMjDJyFAGR61U0G/j06e7leUxO1pIkTAE/OcYHFVLrUbm8jSOZ1EcZJWOONY1BPU4UAZ96Ov3fmHT+ux0F8NMiuNQtJ5bCOGNHSCOKB/NR1+7l9nPTnLEc1Rt2itvCIuhbwvcfbiiySRhsDYD0I5+h45qjLrF9PGVllViy7GkMSeYw6YL43H86r/a5/sIs9/wC4Enm7MD72MZz16UknYd9TrtPFtcWdg72Fnm4iuXkHkLyUGR2yOewqEafZz6naTzRwIDpf2p02bY2cA8lVHTuQB2rnodWvbeOFIptqwq6xjYp2h/vdu9IdUvTNbSi4ZZLVBHCygAqo7cdep60Wf9fP/gAn/X3Ghfz2TabHIs9lLfxz5X7NbFFaPHRlKKpwfboas67fzf2RpI2W/wC+tTu/0aPj5j935fl/DFYlzqFxdoElMYTO7bFCkYJ9TtAyfrThql0LFbRmjeFQQgkhRymeu1iMj8DRbQL6lOtmyWO18Nz36QxS3JuVhBljEgjXbnO0gjJ6ZNY1WbTULmyWRYHXZJjejorq2OmVYEVT2F1Ore3t76402S6iijSPTGnETAhCwJPIGTt5zgdqxdSksZtJU/aLOS+Wbj7JA0QMZHcbFGQf51Tl1rUJrqG4kuW86BdsbqApUenHbn8uKjudQuLtAkpjCZ3bYoUjBPqdoGT9amz/AK9R3/r5FWty3aK28Ii6FvC9x9uKLJJGGwNgPQjn6HjmsOpvtc/2EWe/9wJPN2YH3sYznr0qnsJbm5YpbvpF1qTfYoJ2nWJTPCXjjG3JIQKwyT6jAwcVJHb6Xd6t51v5Nx5Ni08sUSMsbzKOgBAOOhwKwrS/uLLeLdwFkGHR0Dq3plWBBpf7Su/tkd0s3lzR/caNQgUegAwAPaptrp/WgXLFrdG/1ayS4gt8GdARHAqAgsOCFABH1rSS1gMviX9xHiAN5XyD93+8xx6celYlxqFxclTIY12ncPKiWPn1+UDJ96sy6/qU8U0ck67bgYl2xIvme5IHJ9+tDTtoNGtPJHazaJBHYWrJcW8Rm3QKTLuODyRkH3GDQun2dhb6lMktqrxXptonuozIqKMn7oVsk46kdjVW+1+RI9PXTp1PkWiIxaEExvznaWGQenIrKttQurRpDDLxL/rFdQ6v9VYEGiz1+f5h/wAD8jVkXT5/EmmfZDDKsrRC4WOMrGX3YbCsBwR2xio7uSKfWpdOW3ghtzdeWrLEoZPnwTu6+vB4Has5tQuWvIrreBLEQYyqKoTByMKBgc9sVDLK88zyync8jFmOMZJOTTS2Ffc6e+GmRXGoWk8thHDGjpBHFA/mo6/dy+znpzliOao27RW3hEXQt4XuPtxRZJIw2BsB6Ec/Q8c1Rl1i+njKyyqxZdjSGJPMYdMF8bj+dV/tc/2EWe/9wJPN2YH3sYznr0pJOw76jZ5fPnaTy0j3clUGFB9h2pIv9cn+8KZRVrQl6m34iha48Y3MMYBeSZVUE8ZIArThtrO4nv8AT5DHM8FvISI7FI1jZR1EgbecHjkc1ztzql3eBPtEiuyYxJ5Sh+BgZcDcfxNTnxDqZaRhOqtKpWRlhRTICMfMQMt+NZ8r5bFX1uZlbHh6OB21FrmBJljsZHCuM4II5Hp9RWPU1vdz2olFu+zzozFJwDlT1HP0q3sLqaWnltVvgzx2kQt4nlkfyAF2Af3FwGI7evetB7Wy1PRYp1PzC+SAzi0S3+VhyMISDjg5Nc9aXk9jcCe1k8uQAjOAQQeoIPBHsamn1e9ubQ2skqi3LB/KSJUUEdwFAx17UrAWdZuRDf3VjFaW8UELmNFEK7xg4B343E/U1JpZWfQtUSWGFvIhVo3MK71JcfxYz+tUp9WvLmLZPIrkqFMhiXzCB2L43H86db6zeWtuYIPs6xsu1gbWJt4znBJXJ/GlZ2sO+ty7avHa+E3ult7eSf7aEEksSvhdmccitB9Msj4okLxxJEtl9qERBEe7YDyBzjPOBXOS39xLbNbsyiFpfNKJGqjdjGRgccdhxT31W9e+jvDcMLiNQqOoCkADAHHtxQ0/69Bf1+Je1KSxm0lT9os5L5ZuPskDRAxkdxsUZB/nWLVq51C4u0CSmMJndtihSME+p2gZP1qrTSsDCiiimIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAsXH+otf+uR/wDQ2qvVi4/1Fr/1yP8A6G1V6BhRRRQIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooA1YWjWUNNGZEHVQ23P41o6ra28OoWqwRCJJYYnZAxIyw56kms2JFkkVXkWIHq7g4H5An9K1NYe0uZbeSG9jkVIY4nVEfcMDBIyoBH41z9jQn1aySGS7Fjp9q1vE2BLFO0joPUgOcfiK5Cuos5LTSxcyi8S5eSFokjiRxncMZbcAMD2zXL1dMUgooorUgKKKKANHQtCvvEWrR6fpiK0rKzs8jhEiRRlnZjwFABJNbOkaFZ23jLQohqmmazbzajDFKluJCP9YMqyyohII7gEe9M8Ca9ZaHrN2mreYljqdhNp880S7ngWQY8wL/FggZHpnvRp8Ok+H/FWjXg1+21CKG/ille1t5wscauCSfMRTnjooP17VUdJx7afmKWsX3/AOAa3jLwNJFq3ijUNKu9Mkg0y9c3FhaswktI2lKr8uwIQMgYRjjocc1Q0DR5ZvBWv6hZzaJdeVbKbmC5hlN1ar5oAeJtmwMTjox4J6VsReKtGW6+I7teYXWkkFgfKf8AfZn3jt8vy8/NioPCEmh2HhDxDa6h4n062udZso4YoWgumMLLKGO8rCR0H8JasI3ULeX466f13NZWc/n+Gmv9dg+FFwl94mTRb6x027sZLe5lZbjToJJNwhZgRIyFxgqDgNiuU8PeH77xNqy6fpix+ZsaWSSV9scMajLO7dlA/wDrZNbXgXVtO8KfEKG4v7xZ7BVmt3u7aNyoWSNk3hWVWIG7OCAan8LX+j+FfEt5bXerw32m6nps9jLe2UMv7jzBgMVkRGOCASADweMmtHvddvx1/wCAQu3n+Gn/AAS/ceGrLTvgxqOoR3GmapI2rwRxX9orFkGx90f7xFdexxgA8EZrHufh/eWMNi+oavpVodRs47uzSWWQGYOuQnCEKw4BLELkgBjzjSur7QNL+El54fs9di1LU7jVIroi3t5li8sIy8GRF5HfIHUYziszx5rdjrUvh86bcGdbPQ7W0m+Rl2SoDuXkDOM9Rx70ne7t3X/pP+ZStZX7P/0r/ITTfAN9f2enTXGpabpsuqkjT7a8lcSXXO0EBUYKCwwC5UE+3NJaeAr+XRbrVNRv7DSba0vzp8/215A0cwXONqIxI7cZPtjmumTxpb6lomgtb6zpGj32k2iWkqaloiXTt5bEpJFL5Mh6EfKSuGBx1zWRrHii11P4e6hZ3GoG61W68RNfsWt/KMsZiKmQhRsUlj90Ghtpu39ar9LijZ2v/Wj/AFsW9A8FxaR4g8TWXiiwttRk0rRJb+BBPJ5MjDy2Rw0bKxUq3TI69jVLUtFsNV+H9lr+naQulX82qGwS1t5JXjuwU3B0EjM2QcKfmI5HSupuvH+jxeLNZ1PTdWkhaXwotha3EUcqOLoLGNoIAKkFT83A461h2njW11Tw/Z3nie9kn8RaBfxXNjPOHkkvoN4LwNJg8qRuBY9yKe7s/L/0p/p+Gor6X/r4V+v4mVffDvUbJNRjTUdNutQ0qHzr7TreVzNbqMbiSUCNtz82xmxTLD4f395a6ZJc6lpunT6vk6fa3kkiyXIzgEbUZVBPALsua6OTXvDel+IPFHiXT9ZF62s2lxFaaeLeVZY3uPveaWUR4TJ+6zZwKhGseHNdk8JalqGtDS5dDtobW8tZLeV5JVhcsrQlFKncDj5mXBpRbdr+V/Le/wCnfccrK9vO3nta/wCPbYg+HPgvTdX8RajY+Jp7aOa0troNYTGdZUkjT/WZjXbtU5yN2eD8p4zxWp2UFhciK11O11NCu4zWqyqoP9396iHP4Y5612vhvxrp6/FfVde1TdZ2WrC7QuEL+QJg20kKMnGRnHNcXqdlb2F0IrTVLXU0K7vOtUlVQfTEiIc/hjnrSTbab7L79Ruyul3/AA0G6Xpl3rWq22m6bD513dSCKGPcF3MegySAPxNdpN8D/iHb28k03h7bHGpd2+225wAMn/lpXF6XcWlpqttPqVl9vtI5A01r5pi85e67xyufUV2k3i74ePbyJD8MPKkZSEk/4SC4baccHG3nHpVSvbTcmO+uxwFbXhrwtf8Aiqe+h0x4FksrN7xxO+wMilQQDjGfmHXA65IrFrq/A2t2OixeJRqFwYGvtDuLS3wjNvlYptXgHGcHk4HvT6N+T/IFuvVEVr4Iu9S1a3sdG1LTdSEySSPcQSOsdusfLtJvRWUAEHOCDnjNRah4PvLXTrTUNOvLTWLK6ufsiT2BkIE3URssiIwJByOMHsaseAddsNE1m+j1hpIrLU9Pn0+WeNdxg8wDD7e4BAyBzjOPSteDxFpXhTwtYaXp9/FrVyutxapPJbxyJEixDCoDKqsWOSSQuB0yaOqXp+ev3IOj+f5afe9DNvvh3qNkmoxpqOm3WoaVD519p1vK5mt1GNxJKBG25+bYzYrW0nwZoN38KNQ1e41nTY79LyBFunF3ttgyktE6rEcsT3VWHH3qtSa94b0vxB4o8S6frIvW1m0uIrTTxbyrLG9x97zSyiPCZP3WbOBWP4b1XSp/hzrfhnUdSi0u4ubyC7gnuIpXifYCGU+WjMDzkHGKzvJx89Pvvr+BWil5a/lp+Jxs8aw3EkccyTojFVljDBXAP3huAOD7gH2q/wCH9AvfEusR6bpwjEjqzvJK+yOJFG5nduygAkn+tWfDlloEvi6G08UanJBo291mvbNWJICttZQULYLBeq5wegq94E1zT9E169i1R5I9P1Oxn0+W4RN7QLIMCTb3wQMj0zjmr6fIkS88B3cPhhtfsNT07VbAXaWamzaXe0rAnbseNWHQdQM5GM1Je/DvUrKK/QahptxqOmQeffabBK7T26DG4k7PLYrkbgrsRXV2Mtj4X+EBvLDUodWkh8S20++GOVImZELBB5iq2cDJO0DkcmoNe8ZxTXur6pofiXSreDUo5v8ARF8PRpelZc5heQQ7SOcF/NJPXBPFTJvVL+tE1+LZStpf+tWvyKWk+DNBu/hRqGr3Gs6bHfpeQIt04u9tsGUlonVYjlie6qw4+9XM6Z4Un1OG/vBqFjbaXYOI5dSuDIsLMSdqqAhkYkAnATIHXFbHhvVdKn+HOt+GdR1KLS7i5vILuCe4ileJ9gIZT5aMwPOQcYpul6jpNx4J1HwjqOqxWTLqK31nqBhleCUhTGysFUyKCMMDs9iBTd7ya8rfhf8AUlWsr+f62/QueAfDtpc614hsZpNN1JF0G5lt7n70SNhcSDeoKEc8kAiuc13wpcaJplhqa31lqOn35dYbqzZyu5CAykOqsCMjqO/Fa/hTUdH8N6h4gim1VLiO60O5tIZ44JAkszgYVQV3Y46sF98Uy+1rTbv4T6Focd2q39vqU8s6NG+I0cKAxOMHoeBk+1Dve67L83+mo1a1n3f5L9RniDR5dO8B6NcRy6JeWU1zOI72xhlW4dgF3JIZEUlVyMYHc1o2Vwmr/B/xFcXtjpv2iwuLKK3nh06CGVFYsGBdEDNnaMkkk1Jqv9gz/DXSdDg8W6W95p91c3EmLe8CyBwu1VJg6/KeuB71m+FdU0tvBPiHw7qmox6ZLqD289vczRSPEWiY5RvLVmGQ3BwelD1Ul6fp/wAES05X6/r/AMAy9F8K3Or6Vd6rLeWmm6ZaOsUt5eF9nmN91FCKzM2OeF4HXFdV4y8JKlz4G0bTksI7vUbCONrmDHlzu8zKsjMoywIK8kZx27Vm6Xf6Rc+BdR8J3+rwWUiakt9aXzQzNBNhDGynahdcjDD5PritjVvEvh1fFPw/fTtTa5s9Cit4ry4aCRdpSfcx2kZIxyMZ4wOvFVvJLpdfdZ3/ABFtFvrZ/mv0OU1bwbc6Q1zBLqWnz39rN5UthBI7TDL7QRlArZOOAxYZGQOcW734d6lZRX6DUNNuNR0yDz77TYJXae3QY3EnZ5bFcjcFdiKpX+uxxfEe516zP2mJNVa8h3ZXzFEpdevIyMV2OveM4pr3V9U0PxLpVvBqUc3+iL4ejS9Ky5zC8gh2kc4L+aSeuCeKzvLkT6/8NYt8vO10MS2+F+p3L6VANW0iO81izW7sLSSaQSTqwJC/c2q3GPmIBPQnnGf4D0CHXPHFpYakjfZITJcXaZwTHEpd1/Hbj8a6m08X6HF4/wDAWpPfYtNI022gvZPJf906b9wxty2MjkAisjwPrtnY/FU3NxOI7DUJLi1kmJ2hUmDIH56AFgefSr97mfL/AHrfLb7yNOXXyv8APf7jlbnU/P1+TU47S1i3XBnW2WFfJX5shNmMbe2MdK3PiJpFrpXivzNMiWGw1K1h1C2iXpGkqBio9g24D2ArDudGvrXX5NGkt3+3x3BtjCBkmTdtwPXJro/idewT+LItPtJFli0awt9NEiNkO0SAPg9/nLD8KWnLG39K3/DFa8zv/Tv/AMOcdRRRVEhRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBYuP9Ra/9cj/6G1V6sXH+otf+uR/9Daq9AwooooEFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAasMMlxKI4ULu3QCn3dnPZTCO5UKzKHGGDAg9DkEioK3dR2HWtL83GzyLfdnpjiufsaGbLpl1BD5k0ap8u7YZF3gepTO4D8Kw67O5jttR1jVIHtvLkjEsiz723ZXn5gTjB6cAYrjKumKQUUUVqQFFFFAF/SNNg1O6MNxqtnpnA2vdrMyuc42jyo3OfqAPepfEeg3XhjxFeaNfyQyXFm+yR4CShOAeCQD39Ko2n/H9B/wBdF/nXXfF3/krev/8AXwP/AEBaT3Xz/C3+Y11+X6nNTaX5Oh2upfbrOT7RK8f2WObM8W3HzOmOFOeDnnBqhXeeJmivfhR4c1SSysYb2a+uopJrWyity6qE2hvLVQcZPWtnwZBoGueGtL0fRr/RtN8SPLIk8OsaQtyL5ix2BZmVhGNuFwADn8DRrqLon/W7POtG0PUfEF49rpFv9omjhedl3quEQZY5YgcDt1rPr1P4SX15pvjTV9Me2sovKsr53U2kUjI6xkbRIyl9nH3d209wcmsrwJHa+LPF1zdeIotNCadpk92kIs0t4JGjGV8xIEBYAnccKSQuORxS5tdNrX/P/Iq333t+X+ZwNFd34pufD974Ojf+0dFufEEV78p0fT5LVHtmXkODDGpZWAwcZweprhKadxNBRXvGk+APtGi2M/8AwpT7Z5lvG/2n/hK/L87Kg79u75c9cds15F4wsf7N8X6jZ/2R/Yvky7f7P+0/aPI4Hy+Z/F6596L2lygtY8xjRoZZUjXGWYKM+9bXivwxJ4R1qTSrvUbK8u4TidbTzSIm4OCXRQeD/DkVk2n/AB/Qf9dF/nXW/F3/AJK14g/6+B/6AtD3Xz/C3+YLr8v1MrUPCs1j4Ts/EMWo2V5Z3U5ttsHmh4pAgYqwdFHAI5BI9Cawa7m7/wCSC6d/2ME3/ohK4aj7TX9bJgvhT/rdoKKKKYgooooAKKKKACiiigAooooAKs2F/c6XfRXljL5U8RyrYB7YIIPBBBIIPBBqtRQBrav4m1XW7WC1v5oha27M0VtbW0VvEjN1bZGqrk464zWTRRQMKKKKBBRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAWLj/AFFr/wBcj/6G1V6sXH+otf8Arkf/AENqr0DCiiigQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBqRSNFIroFJXoHQMPyPBqxd6nc3yKtyYm2gAFYEUgDoMgA49qghaNZQ00ZkQdVDbc/jV/WIbe0vrcwQKqPBHK0e5ipJGSOucfjXMakMmrXkkLxPKMOoV2CKHcDsWAyfxNYNdXbi0m0m9u59OgjWNQkTRvJkyN06ueg5rlK0p7smQUUUVqQFFFFABW1qvi3WNcWD+1pba6kgKbZ3sofObaMKHk2b3GOzEg96yraFJ5wktxHbqf+WkgYgf98gn9K6DxTaxwah9gsGs9iMiR28MBEuSo5LlBuyT/ePUcVtGk5Q5/NfeQ5pS5Rbj4ga9daYunT/2W1mhYxwDRbMLGWGGKgRfKTxyMHiq+meNNd0iCGOwuYUNuCIJpLOGSaAHPEcrIXTqfukYzVefw9cQrchbi2mntV3T28bMXjHfqADjvgnFRW+jS3GmDUGuIILbzjEzyFvlIAPQAk9e2T7VPsZ3tbz/AE/4A/aR3uN0vXNS0XWE1XTbt4b5GZhMQGJ3AhshshsgnIOc5qwfE+qrrcGr200NlfW4xHJYWsVqB1/hiVVOckHI5HByKzbiH7PcNEXSTaeHjOVYeoqfSNNm1nWrLTLVkSa9uEt42kJChnYKCcAnGT6VHLrYq6s2WtV8S6lrNuILxrZIQ/mGO1sobZWfpuYRIoY8nk561k10mp+C7rS5Z7V9R0+41G3nEMmnwSO0wJfYpGUCtk44DFhkZA5x2Hg/wAmna9rNvrN1o+oXNjpN01zp4LSSWsnlHaTuQIxVsDKM201F0ouS839yKs+ZRf8AWp5XRXRQ+Dpho9pqOqarp2kx3wLWcV40vmXCg43ARo21cggF9oOPTmufkQxyMhKkqSCVYEH6EdarrYXS4sMnlTpJjOxg2PXBrf8AG/iSz8W+JbjWrTTp7Ca6bfPHLdidS2ABtxGhUYHQ5+tYMEayzKkkyQKeskgYqPrtBP6Vqarp87eIo7Jls45ZREi/ZlKx/MBg8jPfJ4rRU3JJrvb7/wDhiOZJ2/rQu6j4ns7jwHY+GrDTZ7cW9215LcTXYl8x2QIQFEa7V4yAST7muarWuvD89tBduLm2mazbbcRxMxaPnGeQARn0JrJqZQcX73X/AIb9BxkmtOgUVtaL4YudZsLvUHurXTtNsyqzXt4zCMO33UARWZmOCcKp4GTium8A+HbS51rxDYzSabqSLoNzLb3P3okbC4kG9QUI55IBFS9L/wBdLlLVr+vI8/ord13wpcaJplhqa31lqOn35dYbqzZyu5CAykOqsCMjqO/FaPiDR5dO8B6NcRy6JeWU1zOI72xhlW4dgF3JIZEUlVyMYHc0r6BbU5Giu/srhNX+D/iK4vbHTftFhcWUVvPDp0EMqKxYMC6IGbO0ZJJJrndF8K3Or6Vd6rLeWmm6ZaOsUt5eF9nmN91FCKzM2OeF4HXFPq12/wCB/mHRGFRXo/jLwkqXPgbRtOSwju9RsI42uYMeXO7zMqyMyjLAgryRnHbtXNat4NudIa5gl1LT57+1m8qWwgkdphl9oIygVsnHAYsMjIHOFf8ANr7nYLafJP71c52iutvfh3qVlFfoNQ0241HTIPPvtNgldp7dBjcSdnlsVyNwV2IqzbfC/U7l9KgGraRHeaxZrd2FpJNIJJ1YEhfubVbjHzEAnoTzg5la/wDX9aBZnE0V3VjY6VpXwr/tu90G01LUTrbWJ+1y3ChIxCHwBFInO7PJz1qTXvAP2rxVplj4bt/sbahpceo3Frcynbp4IJfe55CgDdzk4YDk0Npf15X/ACCz/r1t+ZwNFdDqHg+8tdOtNQ068tNYsrq5+yJPYGQgTdRGyyIjAkHI4wexq7ffDvUbJNRjTUdNutQ0qHzr7TreVzNbqMbiSUCNtz82xmxRdBZnI0V6JpPgzQbv4Uahq9xrOmx36XkCLdOLvbbBlJaJ1WI5YnuqsOPvVy/hzwtdeKfF0Ph/Sbu1aed3WK4kLrEwVWbd93cAQvGVz0yBRfVrt/lcX2eYw6Kc6lHZT1U4OKbTG1Z2YUUUUCCiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKALFx/qLX/rkf/Q2qvVi4/1Fr/1yP/obVXoGFFFFAgooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigDUiRZJFV5FiB6u4OB+QJ/StPW3trhoJba8il8uCOIoquDkDBPKgY/Gs2GGS4lEcKF3boBT7qznspliuECuyhgFYNkHocgkVzGpbv7uH+y7KxtH3pGplmbBGZG7c+g4rnK3pdIvYYneSEDywGdRIpdAe7KDkfiKwa0p7smQUUUVqQFFFFACjqK29W1WCTxh/aVo3nQpLG6nBXdtC5HP0rDorWNWUFZd0/uJcU3d+h0rX2nWl5quoW94JzexSJFb+WwZTJ135G3jnoTms9r2A+EI7ESf6QL1pSmD93YBnPTrWVRVOs2mkrK1vxuSqaWv9dgrY8JX1vpnjTRb++k8q2tb+CaZ9pbaiyAk4HJ4HaseisYtp3RbV1Y6C91yKL4kXGvWh+0QrqzXkRII8xRKXHXkZHrXdafrfhCw8ZeJfEY8Rh49XsrtbW0+yTebHJMpO2U7NgwTtG0sDweK801HSn0vEdzcwG44L26biyZGeTt2+nQnrVClKnyr2b6Jr79GUp8z511s/u1R3GrXui+LtD0KS41qHSL7S7FbCe3uoJnEqISVeNo0YEkNghtuCOuK4mQKJGEbFkBO1iMEj1x2ptFHW4dLEtvCk82yW4jt1xnfKGI+nygn9K6LUrvT5PE1pqUOowyRRvAGRY5QwCgAnlAMceua5iit6dZ01ZJbp/d/w5nKCk738joU1SzH/AAkeZv8Aj9z5Hyn5/wB5n0449cVz1aGo6HqOk2dhdahb+VDqMPn2rb1bzEzjOASRyOhwaz6zlNzsn00/Fv8ANjjFRu111/A7DQ9V0u+8A3vhbVb5dLk+3JqFrdyxPJEzBCjRvsDMvByCFPIINSeFNR0fw3qHiCKbVUuI7rQ7m0hnjgkCSzOBhVBXdjjqwX3xXF0Vm1e/n/lYtaW8v87nY32tabd/CfQtDju1W/t9SnlnRo3xGjhQGJxg9DwMn2rS1X+wZ/hrpOhweLdLe80+6ubiTFveBZA4XaqkwdflPXA9688ooavfz/4H+QLS3l+t/wDM7Hwrqmlt4J8Q+HdU1GPTJdQe3nt7maKR4i0THKN5aswyG4OD0qTS7/SLnwLqPhO/1eCykTUlvrS+aGZoJsIY2U7ULrkYYfJ9cVyMFr51vPL58MfkqG2SPhpMnGFHc1BTcer6/p/wwk+3T+v1PTdW8S+HV8U/D99O1Nrmz0KK3ivLhoJF2lJ9zHaRkjHIxnjA68VyV/rscXxHudesz9piTVWvId2V8xRKXXryMjFc/RQtGn5t/e7g9Vb0X3aHqOveM4pr3V9U0PxLpVvBqUc3+iL4ejS9Ky5zC8gh2kc4L+aSeuCeKbaeL9Di8f8AgLUnvsWmkabbQXsnkv8AunTfuGNuWxkcgEV5hU1pbPe3sFrEVDzyLGpboCTgZ/OlGNmrdLfr/mEndO/n+n+R3reO20zwDdWfh3W7ux1KbxFLeYtXkiL25jABLDAI3D7pOfatOHxj4Yn1iPWbu4Ntda9pE+m63HDbt/o87AKLkDG1g2ASq8jngk15zruj3Hh7X73SL143uLKZoZGiJKFgcHBIBx+ArPqYxi46dvwtb8vxLbal/Xe/5noEHiLSvCnhaw0vT7+LWrldbi1SeS3jkSJFiGFQGVVYsckkhcDpk1ek17w3pfiDxR4l0/WRetrNpcRWmni3lWWN7j73mllEeEyfus2cCvMaKbjff+rpL8kJO239Wbf6nbeG9V0qf4c634Z1HUotLuLm8gu4J7iKV4n2AhlPlozA85BxisXw5ZaBL4uhtPFGpyQaNvdZr2zViSArbWUFC2CwXqucHoKw6KdtW+/+VielhzhQ7BDlc8E9xTaKKY3qwooooEFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAWLj/UWv/XI/wDobVXqxcf6i1/65H/0Nqr0DCiiigQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBo1t6sjyarpyREB2t4ApPY44rHikaKRXQKSvQOgYfkeDVm61S6vFUXDRnbgKyworADoMgA49q5zQ3HaKbVNXitkZLswyB5WOUbH3sL1XOO5NcNW/LrF9NHIkkw/eDbIwjUM49CwGT+JrAq6YpBRRRWpAUUUUAFFFFABRRRQAVNbXD206yRiNmHGJIlkH5MCKhoqotxaaBq6sdV4jkN940FhOIlheeJSyQor4KqD84GT17mlZILzUda06Syt4YLSGVoCkKq8RjPBLAbmz3znrXN3d7cX1411dSb5mxlwAOgwOn0qzPrmoXMEkU04IlAErCJVeQDpuYDc34k11vERbk31b/FaX9DBU5JJLpYvwNDa+DUu1toHuTfNGskkSvgbAehGD9Dkc1i3E3n3DSiNI9xyVjGFB9h2+lON5ObAWRk/wBHWQyhNo+9jGc9elQVhVqc7VtrL8tTSMbbnZfDLR9N1bxLdvrAgeHT9OnvViud/lO8a5XeEBYqM7iACSFxg1c8Q3+hSeF7a6j1DQbvxHa6gGj/ALL0t4IZLcrnEiPAkbFWA6g5BIOa4vTdTvdH1KG/0u5ktbqBt0csTYK9j+BBII6EEg1c1XxLqWs24gvGtkhD+YY7WyhtlZ+m5hEihjyeTnrWEk21b+tf6RpHTf8ArQ774h+Ir3/hC/By+RpuLzSGMv8AxK7bK5kYfIfLzH/wDbzz1o0GxstCXwzZaw1k8+sLFOllF4fgvWljkfC+ZNK6shPIxH0A9a4VfFurjQY9Gkltp7GJXWFLmyhmaEPy2x3QumTz8pHPNWLLx54i0+ytLa1vowtiCtpK9pC81uCckRyshdBnsGFCSTfrf5a6Cd3G3lb56anZ61o2neDdL8WahpVhaXFzBr/9mWwvLdLlbODDPkJIGUk4C7mB4Bxya2hoGg6pq3h2/u9K02wRfC0uqy24hKQTzKWIaRYwWZed2ACcLjGOK8/0XxPqF3qWsXV94ktLC41MrJcjUNPFxbXbbs/PGsbgMDyP3Z78jvd8aeO5rzxHo13oGqTvNo1ilsuoKhiM0mWLsq9kO4qFIA2jGAOKi0kknv8A/atfnqXdOTa/rVP8tBPFNz4fvfB0b/2jotz4givflOj6fJao9sy8hwYY1LKwGDjOD1NcJWtqviXUtZtxBeNbJCH8wx2tlDbKz9NzCJFDHk8nPWsmqSsJu5u6UVn8N6uk0MDfZ4kaJ/ITepLjPz43frTrV47TwabtLW2kuPt+wSTQq5C7M4wQRVG212+tLVreD7OsTKFcG0ibeByNxK5b8agl1G5mtWtndRC0vnGNI1Ub8YyMAY47Diu320VHS97W/G/ftoc/JJvXa9/wL/im1htNdZbaNYkkijk2IMKpZQTgemaxqsXl9cahcedeSeZJtCbtoHAGB09qr1hVlGVSUo7Nu3pfQ0gmopPc9J8Y6hZeHI/DcGnaHpRF3oFpNemayjczFlIOCRlG6kuuGJPJOBVtHtfDV54EsNO0ewuotUt7e6vJp7VJZbiSSXaVWQjdHtwANhXB615zqms3+statqU/nGztktIPkVdkScKvAGcZ6nn3rS03xz4h0myt7WxvkWO0ZmtWltopZLYnk+U7qWjyeflIqFpK/nf5a6fiU9Vbyt89NT0DxjBbaRN4z8SxWVre6kfERsIzdwLOltGVLl/LcFSzEYywOMHFeVX9+2o3n2mS3t4ZGA3LbQrEjH12LhVz6KAPatOLxrr8WqajqAvlkm1Q7r1JreOSK4Oc5aJlKHB5Hy8dqy9Q1G51O8NzdshkwABHEsaIB0CooCqPYACopxcbX6W/Bf0y5STbfr+Zr+Obr7Z4wup/+Ec/4Rrcsf8AxLPL2eThFGcbV+997oOvfrXPVo67rupeJdYl1TWrn7TezBQ8vlqmQqhRwoA6AdqzqcVZWJCiiimIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigCxcf6i1/65H/0Nqr1YuP8AUWv/AFyP/obVXoGFFFFAgooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigDVhaNZQ00ZkQdVDbc/jWnqNjANVs4bdBAlxFExAJIBbqeSTWXEiySKryLED1dwcD8gT+lamtSW07281reRymOGOIqquGyo5PKgY/Gufsakz2dpcX19YQWgia2Ryku9izFOu7Jxz7AYrka7AauYILiSS+juppojGoSDaxzxl22jOB2yea4+rpkyCiiitSAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigCxZWUt/dLBBs3sQAHkVM8443EZPPTrWze+GkiU/Zp42Ml15MG65jO5OhbA5J3EcDkdxVHQr22sL4z3UMchjUvGX35DgHaBggcnHXNX21K2utS0i3tbeFUieMl1MmQ7NlwNzHjJ756daWt0h9GylcaBPAbpFubaaa1BaaGNmLKo6nkAH8DmobfSZZ9O+3NPDDbiUxM0hPynGc4AOevbJ9q2Lqay03WNXuVuxLJKJYkgCNuDMcEsSNuBz0JzxWWbyH/hFRZiT9/wDbTKUwfu7MZz061Kbav6DaSY/SrBn1tII57GSVXHlrOHeObP0U8fXFV7PTJtSu7iKFoY2hR5W3HaoC9cVP4ee2ttWt7y7vIoEgkDFWVyzD22qR+ZFT2c9pYXV+zXsUy3FpKiGNH+83QHKj/Cm7oSKVzpbW0VvMbmCS3uGKrPGWKqQecggMMZ9Kv6tpNlbabYSwXduryW5dv9afOOTyuV49OcVWuLyB/C9naK+Z47iR3TaeAQMHPSpL6e11DR7ALdxwzWkLRvDIr5bnI2kKRz7kUO/9egL+vvItNgjTStQv5Y1kMSrDEGGQHf8Aix7AH8cVXs9Oku4JZzLFb28JAeaYnbk9AAAST9BVzTH+0aHqVgv+sIW4jGfvbM7h+Rz+FO0vUo49HmsJJYYHMwmjkntxMh4wQQVbHbBAPem+v9f11D+v6/ArNFcaPfKjC3kEqqyO0Syo6HoRuH9Aal8QwRR+J7qGIR28QkAGFwqDA7AdPoKh1O9e4uYd9zHciFAqmKERKoznAGBx+AqbxBLa3uoy39pdJIJyCYSjB045zkY7djS7fMCxq2k2VtpthLBd26vJbl2/1p845PK5Xj05xUOlQWd1p1+JLXM0Fs0olMh4YEAYAwMYPfNLfT2uoaPYBbuOGa0haN4ZFfLc5G0hSOfcil0V7SCzvvtN/DC9zbtCqMkhIOQcnCkY49aNbP5h2+Ri1YsbKbULtbe327iCSzHCqAMkk9gBUtjDYnVUi1G5K2mSHmhB9DgjK5647VLot5BZ3sy3JZYLiF4GkAyUDD72O/amAS6LKmnG+gube5g80RAxFslj2wVB/wD106bQbiFZx59vJPbpvmt0Yl4x37bTjvgmtOFodN8KmWC4S6ZNQjfKKwUkAnA3AHtzx3pl7q6vNdXNnqFsiXCt+6Fgomw3VS2zH1O73pNvp/WiGrdSG10myl8Mz3Ul3brMsqASHzcRgg5UgLyfoCPes630x7hJ5fPhjtoW2tcSFghJ6ADG4k+mKt6fc2z6DeadcXC20kkqSo8isVOMgj5QSPypLae1k0e40u4uVhInE0U+1ijEDaQcDcOORx9aNbv+uwuiJdEsIpLy+hZre4AspGSTqoPGG+YZGPcA1QvdMks7eG4E0NxBOSEkiJxkdQQQCDz6Va0ye10+e+V7kOslnJEjqjYZzjAHGfxIFJNd28vhmys1lAnjuHZ1Kn5VIGDnH8qNb/13H/X4Db60aDRbR1azmheRws0KMJCeMhiwHA7VYhcXXhW/eaG33wSQrG6QIjAEnPIAJ6d6W5+xP4ftrNNUtmlglkkb5JcMDjAHydeO9Qabc2x0e/sLmdbdpzG8cjqxXKk8HaCR19KOjF2K1ppsl1bS3LSxW9vEQrSyk43HoAFBJP4VpatpYWTRrSAQLLcQKpkT7rlnIDEgc9veq9tPayaLcaZPdJCwuBNFMVYo/G0g4BYccjird1qFgNS0MwXBkisljWVyjDGHyTj9afVev6B0f9dTMutJktTIjXEDzxvtaBGJcc4B6YP0BzzyKlm0G4hWcefbyT26b5rdGJeMd+20474JqGe9VdfkvYf3ii5MqZyNw3ZFa17q6vNdXNnqFsiXCt+6Fgomw3VS2zH1O73pa2Q9LlOPw5cSNbJ9ptVluohLBEztucHPHTAPHcioNFsVvNZihuAfKTc8o/2VBJH6YrSi1WzXXNEuDN+6tbeNJm2n5SM5HTnr2qpo97FD4m8yR9sE7PGznjAcEZ/UGnr08/8AgC0tr5f8EzpLjffNcLFGuZN4jCDYOc4x0x7Vc161jttT3W6hIbiNJ41HRQwzj8DmqclpNFfNaMh85ZPL2DqWzjFX/EUyPqaQRMGW0gjt9wOQSo5/XNHawdXcS8gjl8P2V9Gio6u1vLtGNxGCp+uD+lZVbF432bwxZWbf6yaVrph3C4Cr+eCax6OrDogooopiCiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKALFx/qLX/AK5H/wBDaq9WLj/UWv8A1yP/AKG1V6BhRRRQIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooA17a1mvJvKtoy74JwOMAdyewp9xYXFrGskqKY2OBJG6upPplSRn2qGJZJJBHCGZ5PlCr1b2rexBpkdtpcrrJPJdRy3ODlY8HGz3PPNc9jQypdKvIIDLLDhVALDepZAehZQcj8RWFXdL5X9t6nnzvN8q5+0b8bNv8OO/p+lcLV02EgooorUzCiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACnwyvBMksR2vGwZTjOCORXV/DnSrHUtdvptRtlvF03Tbi+itHztuJI1yqsByRk5IHXHpms2TULzxXqdlYmy0yO4muFihNtZx2o+YgBW8pVBGT1IJ96NeZJf10Do29jHmmkuLiSaZt0kjFmOMZJ5NR17RZaVomo6j4j8NXJtbyfTtOuXYWvh+G2jtpYh95LkSecwD4Hzg7u9U9QuLXSdQ8Bafa+HNJlg1PTbRr0y6fE73ZkYq3zlcq2P4lIOTyeBUp3aS62/G/+Q3pdvpf8Lf5nmejaHqPiC8e10i3+0TRwvOy71XCIMscsQOB261n17H4Cb/hHfip4m0HTltZLK0h1DynltIpJPkUgDzGUtjgZXO088HNc14NmTxJfeI59XstOla38O3TxLFp8EKo64KuFjRVDDJ+bGfelzXV1ta/5/5FctnZ97fl/mcDRXcatp1pF8E/D1+lnCl3Pqdyj3AiAkkUBcAtjJA54rR8Y6hZeHI/DcGnaHpRF3oFpNemayjczFlIOCRlG6kuuGJPJOBVN2v62+9XJSv/AF52PNq3dC8G6x4l8pdGWxnlmcpHA+pW0UzkekbyBz+VegQ2nh/w1pfhRZ7rw7Hb31nHe6kNTsJbm4uQ7EMqOsLiMKAVGxlOQSfWsb4eR6dF8fdPTQ5jPpq6hKLWQhgWi2vtJDAHOMdRRfW3r+AnpHm/rU4zVdEu9GaMXkli5kzj7JfwXOMdc+U7bevfGazq7b4c6PpureLr99YEDw6fY3N6sVzv8p3jGV3hAWKjO4gAkhcYNS+J7rQLvwfFJ/aOiXPiGG++Q6Rp0lrG9sV5DqYY0JVgMHGcHkmle1r/ANa2LcdWl0uvuOErQh0PUZ9AuNait92n20ywSzb1G12GVG3OTnHUDFeualpljb/C0+OI/CNvHrV5aR28luYIjbW8Zyv21YMYXftAHGAecdzj6H4ivYfgTrMqQaaWttStYUD6XbOpXYeXBjIduPvNlvehysn3VvzS/r/gEpXt53/K/wDX/BPK6kgnktpllhba6ng4zRPM1zcSTSBA8jFmEcaooJOeFUAAewAArsvhhof9va1eQf8ACH/8JX5dvv8As39p/YvK+YDfuyN3pj3qkJuxyd1qNzeRpHM6iOMkrHHGsagnqdqgDPvVWvXPiF4P/sbwhNef8Kt/4RvbKi/2h/wkP2vZk/d8vcc56Z7V5HUxaexTTQVoaNoeo+ILx7XSLf7RNHC87LvVcIgyxyxA4HbrXpsNp4f8NaX4UWe68Ox299Zx3upDU7CW5uLkOxDKjrC4jCgFRsZTkEn1pvwy1G2sviFrth4fa1uNJFrfS2s0tlG0rIEOzLum/GAMqTg85HJolK3N5X/D+v8AhhJXt52/E8korsfC8d14t8Uvc3Y0mCPT7KW5uHOmxrFHEgyW8mJVWRhu4B68Z4FdTNpGheKvAtpqEbDzF1+Cwa/XR4NNPlyL867IXZGx8p3EAjp0NVrdL0/F2Dz/AK0VzyWivZ9MNhefEDxb4fm8NaSmn6XYXos0FhGJIDEu1XMmN7k9csW5IIxVWG08P+GtL8KLPdeHY7e+s473UhqdhLc3FyHYhlR1hcRhQCo2MpyCT61KknZrrb8b/wCQ2rXv0v8Ahb/M8iorXv8ATIr7xbeWHhGK41O2a4kFisMLvJJECSp243Z2jJ47Gqen30+l363EEdu0qZG25to50545SRWU/iOKqPvW8xNWdjU8ReE5vDASHUtSsTqJVGl06IytLCHXcNzbPL6EZAcnkVnzaX5Oh2upfbrOT7RK8f2WObM8W3HzOmOFOeDnnBrt/jTq9zP8QL+weOzEMYgdWjsYUlJ8hOsqoHI5PBYjp6CqviZor34UeHNUksrGG9mvrqKSa1sorcuqhNoby1UHGT1qE3y3H1S/ra5wdFe1afDpg8W+AtBOhaQ9nrGkW5vzJYxtJMzhwW343K3H3lIJPUnjHL2dnaeHfAGtazaWVreajHrQ06OS8t0uFt4gpbcI3DLliMZI7cVTdm7/ANWdv1Qkr2+X4q/6HJ6x4du9EsdKuruSF01W1+1QCNiSqbiuGyBg5U9M1n2sKXF1HFLcxWqOwDTzBikY9SFDNj6An2r2TWtOPiC88IXQt9PsLe28Mvf3KzW5lhhRWYsyxA/Nycqh45APHFYPiG10fWPhNLr1kqy3NpqyWy3Y0aDTiyNGSyFIXZXwdpyQCM470ua179//AG6yGle1u36XOQ8Q+FZvD9jpl6dQstQtdUjeS3mtPNAIRtpyJEQjn2qZ/B7t4TuvEFlrOm3tvZtElxDCJ1liaTO0HfEqnoc4JHFa3jT/AJJ14C/687r/ANKDR4f/AOSL+L/+vyw/9Ceh6KXk/wD26wlq15r9LnIabp91q2qW2n2ERmubqVYokH8TMcCn3elyW2tzaXFNDdyxzmASQMTHIwOMqWA4z3OK6v4RIjfEBGP+vjsbt7bHXzRA+3Hv1I61xtrcvaXkVzGAzxOHAbkEj1pyvey7X/r7iXflbjv0+7/goJrWa3jjeZNqy52HIOcHB/UVLb2Dz2kly8sUEMbBN8hPzMecAAE5ptxevdRQRShVWHcAVHPzMWPf3q/qgS20awtrZi8Mu64LuNrM33eV7Yx6ms3KWie7OeU5rli92/w/4Yz2spF05L1mURvIY1XJ3EgZJ+nNRwQSXVwkEC75JG2qucZNdDE3lroWnpDFI0uJZPMjD/K7dMH2H1qPSpVh1++kt44xBAs0wBjVioXO3BIyOSOlR7V2bt3MfrMuSTtqrtffZGA6lHZW4KnB5qS4tprSRUuE2MyhwMg8EZHSp4Lie61KD5YfMdggAt0wcnH3duCefSrmt3Ml/rs1qix7fP8AKTbEobj5QNwGSPxrTmlzJG7qTVRRaW12Y1FdRMbaXWdTthZ26WlvA+cRKGVlGA27Gc5rFs5Ps1ncSTWPnxzIYUlZeI39QcdaUanMr27fiKGIc435ddPxKNS3FtLayCO4TY+0NtJGQCMjPpx2q3o9vG909zcjNtaL5sg/vf3V/E4FRKtxq+qgfenuZOT7k/yFVze9bojR1Pfa6Ja/16b/ACIWtpUtUuGTEUjFUYkfMR1wOvfrUVbfnwXXiWyt41ElnBIkEakZDLu5JHfJJNXf+EfXT5v7SvQrW0fmStCVAHBARf8AgWRx7Vm6yj8XU53i1CyqbvZfkvX9Tl6K6q48OPqYiurVUgRoICESMAMWxuPHoDk1IdLttdgVNOjit447povOWMZKKgwSRjOT/Ol9Yh/n5EfX6Vr/AH+RyNFa2p2wtIbPTY4Q13gSTFVy+5uievAxx6motHszPr9tbTx9Jf3iOOy8kEH6GtPaLl5jpVaLpup01fyXUzqK66L7LLHBK9nbKjw3FxIBCoxGCQgHHrjnrVMw2umx2aebZK7xrLP9phaRm3c7R8hAAHoQazVa+ljCOMu7cuv/AA/+X4o52rEllJFYQXbldk7MqDJz8uMn6c1qSpZ2tpd39lGkqvdGG38xNyouNxO1uvUDkUa7K0T6bEkaK0Vsshj2AqHY5Pynj8Kr2jbSS/qxft3OcVFff5L/ADsZMsHlQwyebE/mqTtRslOcYYdjUNbOsWpn8QpY20UaSbY4sIgQFiASSAPU1agiszY6kjFJltoCMi0VAr5wpEmdx59etHtbRT7i+spQjJ9dfv2OcpQMsBnGT1NdRN4afUY4bi1CwobeDChPvFsbjx6A5NVrR7e68WJFawQfZAdmGiVgyKOWOR1OOvXmkq0WnboJYyEotx1srvyMkWDvqa2MMkUrs4RXjbKHPfPpUE0RhnkiYhijFSV6HBxWv4fKyeITdNiOKFZJ2wvCAA9h6ZFR6zHHaCK3to1aCRFlFywDPNnvntzxgfjmnzvn5fIpVmqypPsv+D/wxnpBvtZJvNiXy2A8st8zZ7gdwKhrWvsDw7p5eKISyu7b1iVW2rhQCQOe9Znky+R53lv5W7Z5m07d2M4z647VcZXV2bU58ybfdr7tBlFadqkdrokl+Y0lmefyI/MUMqfLuJweCeg5q49nFc6xpEYiRJJ443nRVCqeSc4HAyo6dKl1EmZyxCi3daK/4K5gUVrmePUNUeytreCOC5nCxssYDIC45Bxnp26c1dt3gabVB9htxbWcDiLdECQ+dqkseSTyeaTqNLVCliHFax1/r9Tn7eCW6uEgt0LySHaqjuaYRtYg4yDjg5rUs/8AiX6RNfHia4zBb+oH8bflx+NTeG7FdQluLe4gDQOgDTYAaJs/Lgn1PGO9OVSycuiHOvyKU38K/p/13MSiujjaJ21KZdPhjSzhEEUTxqSHZtoLercGpNbito7PUNtvAgS4jhiZIgp3BcucgdD6dKn22trf1p/mZrF++o8v9af5oxJtOMWnLepcQyxtJ5eE3AhsZ7gVXt4Jbq4SC3QvJIdqqO5rS1LMGh6XbZ5ZXnYD/aOF/QUln/xL9ImvjxNcZgt/UD+Nvy4/Gmpvlv56Fxqy9nfdttL77f8AB9DLI2sQcZBxwc0lbOn20EWjPeyyQJNJN5URuELqoAyTgKcnnHIqT/R59ZsDp8EF3KVAnijiIjY5IJwwGOO+MDrT9pq1YHiLNpLRX16aGFRW/rVrBaXUWlWFsAJWDi4cBmk3HgKf7o6e+KszG2l1nU7YWdulpbwPnEShlZRgNuxnOan2ytdIn62nFSS0av8ALT87nL0VuhFspdNtYLeGWS5RJZWkiDlt54UZBwMenNLBb2cOoaxN5SyWtsjrGrc/MW2rj/Gn7VdivrKte3p99vx6GDU1xbTWkipcJsZlDgZB4IyOlWobuS6urWNILdZPM2ArAnzBsAAjGDj1PPNTeIb5rjVrmILEI45Si7YlDYXj7wGcfjVc0uZKxftJ+0ULdHcyatW2n3N3HvhRdm7YGeRUBb0GSMn2FMlgjjhV0u4ZWPVED5X65UD9a3nht5Z9MsCJvMWGFofLxt3Odzls89PT0pTnZaE1qzgly/l2+4w7tGiS3jkUq6xlWUjkESNxUCK0jqiKWZjgKBkk1q62x1DUnmtY2kTY7koucKJG+Y47e9ZFXFtxubQk5RTe5YurG4shGblAvmruTDBsj8DT/wCy7z7P53lDb5fmbd67tn97bnOPfFal/Ek3iLTtPk+5CkEDA9+hP/oVWYbi3fUdQvz5vmxRzedvxs5O2NR36cc1g6suVP8AryOJ4mpyJpatX/y69Tm7eCW6uEgt0LySHaqjuamsrFr68FsksSSMcLvJwx9AQD/hVuz/AOJfpE18eJrjMFv6gfxt+XH40nh7KawlwQPLt1aWQk9FA5P15rSU3aTXQ2nVlyzlHpt6/wBafeZrqUdlbgqcHmpLi2mtJFS4TYzKHAyDwRkdKmtwDqsaWbGUO4RTNCpJzxyp3DvWjqczap4mayHlrEbkRKyxKGAB2/exk/nQ5tSS8ipVZKaXS12YVFdHK2mRz3UDy2QtVRkjRYX80MBwd+zrnrzinaZZwvoH228sPMa0LSRBcL56993chT39OKl1rK7Rk8Wox5nF9Px9fxOeggkurhIIF3ySNtVc4yaWO2lmulto13Ss+wLkcnOOvStfQbpzqlxc+XCqxxSTsFhXC4U428fLyR0rOTUZlv4bvbD5kLBlCxKikg55CgZq+aTk0ka+0qOcopLRfjqRTWs1vHG8ybVlzsOQc4OD+oq7qmhXWlWOm3szRS22pQGaCWFiRw21kOQMMpGCPcckGqtzeyXUMMciqBDu27QedzFjn8TXX3gEnwI0x5wPMi16dLcnr5ZhQv8AhuAqve5bv+tbfqbU+Z6T31/Vr8EcWkMsqs0cTuqkBiqkgE9Pzpro8cjJIrI6nDKwwQfQiu10i0Fvp9qstpYYaRriVhdg5WNflb/WYPzEg4+UdwK5HUJTNfyu8cUbsxLCFy6k9yCSc/nTvrYu2lytRWpoFtDcXszXEYlFvbyTLEejso4B9u/4VXaeXU7iGHyrdZHcKpjiWPqcYO0Dj9afWwdLlOiuuhtrO4nv9PkMczwW8hIjsUjWNlHUSBt5weORzUM8kdrNokEdhaslxbxGbdApMu44PJGQfcYNK99AtY560s576YxWse91QuRkDgDJPNQV1miH7B4m1GytxE0MSz7S0Ss3AOBuIzjjp0rO0lxqE1+91DAxSwlKhYEQKR0OFAGffrS5uvlcdunnYxKK2bmCJfB9jMIkEr3MgMgUbmAA4z6VPq08VgunpBZ2x82xieYtCp3kg98cH3GDTuJHP1dstJu9Q2i0ELsxwqG4jVif90sD+lbiRWOn22mB5LBUmiWa4+0QNI8gJOQCEO0ADHBBzVTQlgXxvALN99uJ28piDyuDjr7UXDpcybqzltColaE7s48qdJMfXaTj8ar1saBa291qk5uthSCGSYLJnaxUcZxyR3wPSnajJYy6UrefZyXyTcfZbdo1MZHcbFGQf50XG1qYtTpZzvYyXix5gjcIz5HBPQY611NxbQx+G/7ZXS41vJYljZCimONTx5wTtnHHGM81Us7+ZPBd2wS3zHcRoubaMgjB6gryfc5NK+4rbHNUU53MkjO20Fjk7VAH4AcCtTw7a291qEputhSCB5gsmdrFRxnHJHfA9KrpcDJora1GSxl0pSZ7SS9Wbj7JA0QaMjoRsUZB/nV+/htL6wuZtEls2ghiDvatahJYxxzvxliD74qbhbU51LOd7GS8WPMEbhGfI4J6DHWoK6Wzv5k8F3bBLfMdxGi5toyCMHqCvJ9zk1zjuZJGdtoLHJ2qAPwA4FPq0HQbRWtoMMUzah50aSbLGVl3KDtYYwR71dtbWBtG0Z2gjLS35R2KDLrkcE9xT62F0OcorqbhILpdfhNpbxJZktAY4grJh8YyOSCPWhIrHT7bTA8lgqTRLNcfaIGkeQEnIBCHaABjgg5qVK5VjlqntbdLiQpJcxW/HDShyCfT5VNF6sC304s3324kPlMQeVzx19qji/1yf7wqo6kvQm1Cyk06/ltJ2VpIjhihJB+maa9tss47jzoW8xivlq2XXHcjsD2rQ8U/8jRff9dB/IU/USs3hmwuWhhSZppFZ4oVj3AAYztAzUp+6mVbWxi1PaWc99MYrWPe6oXIyBwBknmt/SEsbzT7a0tJ7S31BmYOl1aiTziTxhyDtGOMDBpPC80tvq91bmOFdsMxIMSsQQvTcQTjjpnFDdriSvY5qitvRVj1TVZJL9bfbb27yhBEI0YqONwQcjnJwM8UmpSWM2kqftFnJfLNx9kgaIGMjuNijIP86d7AYtFFFMQUUUUAbNnez6fcCe0cJIAQGKBsZ+oNLPfS3EeyRYAM5zHbxofzVQabavbxylrqFplCnCBtoJ9z1x9KvTW0E+hm/S3Fq6TiIBGYrICM8biTkfWuY1K0uq3k8BilmyrABjsUM4HQMwGT+JrCrprqG1bQIbq3t/Jc3DRk7yxICg89u/YCuZrSnuyZbIKKKK1ICiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKALWmane6NqUGoaXcyWt3A26OaJsMp/wA8EdxxVvUvEmpao8TXD28RifzFFnaRWo3/AN4iJVBb3PNZ9tCk84SW4jt1P/LSQMQP++QT+ldB4ptY4NQ+wWDWexGRI7eGAiXJUclyg3ZJ/vHqOK2jScoc/Z2Ic0pcpK/xL8VtJcyDUYY5buNorqWKxgje4Vl2nzGVAX4PViSDyOa2tf8AiNcwWvhuLwzqEROn6PDBI72SO9tONwfy3kQshxt+ZCM4HPFcjP4euIVuQtxbTT2q7p7eNmLxjv1ABx3wTiorfRpbjTBqDXEEFt5xiZ5C3ykAHoASevbJ9ql0JbW8/wA192o1Ujvf+tH+g3S9c1LRdYTVdNu3hvkZmExAYncCGyGyGyCcg5zmrkPi/WLXXE1ezltrS8SMxZtbGCGNkIIIaNECNkE53A5/AVk3EP2e4aIukm08PGcqw9RWj4Z0201bxBa2t/fW1lC0ibjcCUiT5gNg8tGIJBPJwPcVCjd2G5WTZLrHi/W9d0y307U7pHsrWRpILeK2ihSIsMHaEUADjoOPbmqWqazf6y1q2pT+cbO2S0g+RV2RJwq8AZxnqefeum+I3hbTNC8aajZaDfWkireGGLTIBcNNCOwLOm1ueOHY8ioL34d6lZRX6DUNNuNR0yDz77TYJXae3QY3EnZ5bFcjcFdiKzUouPN31/D9EaNNPl/r+rmdYeMNa07TYtPhuIJrWFi8Ed3Zw3IgJ5JjMiMUyeflxzz1qrp+v6npXiCPXLG7ZNSjkaVbhlVzvOckhgQep6itrRvhxrniLS9Pv9C+z38V5dG1kWFm3WbgZzNlQFUrk7gSMD14ra8A+CNE1TxVqdhrGr6ZfJaW1ztjhe5w7ImRMrLGAUB98nBwpGM07K7fS7JSuku5wmn6rfaTqkWo6bdSW15ExZJojggnr+BBII6EEiruo+KNU1RI47prRY0lE3lW9jBAjuP4mWNFDnk/eB6mup8D+FNNv9Y1qDZa+KntdFmu7WG1F0qtOrKFXGIpGPJ4HBz69K/jDw9a2HhTSr+40b/hHNaubmWKTSy8o3QgDbNsmZnTkleTg4yKHpb+utv0DV3f9bXMg+PfEza7caw+qM15c25tZi0UZjeErt8sxldm3Hbbjv1qno3ibVdBt7q306aL7Pd7fPt7i2iuIpNpypKSKy5GeDjNaMfgmW7tbxtL1zSdQurK3a5ns7eSXzBGvLlWaMRvtHJ2ueBxmtiyuE1f4P8AiK4vbHTftFhcWUVvPDp0EMqKxYMC6IGbO0ZJJJpOyV/T7m/8/wBQ3/rrY4SeZrm4kmkCB5GLMI41RQSc8KoAA9gABUddR8P9JfV/F1nFbT6P9rEq+RZ6xFLJDdMc/KQiMMf7xXtWfpfh+/8AEXij+yNPSEXUkkmfm2RoFBZjk9FABP4U9tA7sx6K1tS0OOzaIWGsafq5kk8rbY+buVuw2yRoTnsVBHvWve/DvUrKK/QahptxqOmQeffabBK7T26DG4k7PLYrkbgrsRRdWuFnsZ1h4w1rTtNi0+G4gmtYWLwR3dnDciAnkmMyIxTJ5+XHPPWqun+INU0vXRrNjePHqAdnM5AYsWzuyCCCDk5BGDms2tTw/aNd6tCsT2fnbvkhvEdklPPGFB/XFaU4c81FbsiTUYtsnh8X6xba5Hq9nLbWl4kZiza2MEMbIcgho0QIwOTncDn8KfqHjTXdU0ZtIuruJdNMqzfZLe0igjVxnDKqKAvU5xjPfNULDSp9UurmOF4YzBG0zl22qFXrjj3pL7S5LG3guBNDcW9xu8uWEnBI6ghgCDz6UezlyKdtP+D/AJ/iPnXNa+v9foekWnjxdM0/Vry98UW+sXF5prWkEMOmmG6kd0CBriUxjcEGeDJJk4+tcLYeMNa07TYtPhuIJrWFi8Ed3Zw3IgJ5JjMiMUyeflxzz1rDroofB0w0e01HVNV07SY74FrOK8aXzLhQcbgI0bauQQC+0HHpzWdluV0sUdL8SatoviJdd068aPU0d3FwyK53MCGJDAg5DHqO9ZjMWYsepOSa09O0aO9af7Xq+nabHCwUyXTu288/dWJXZhx1Ax055retfhjrF7rR0+3vNNZW006pDd+ewhmtwcFlJXIOcjDBcYOcUXS1/rv/AMENb2/r+tTndV1zUNb1l9V1Wdbm8cpukaJAG2gKMqBt6ADpz3rWuPiBr11pi6dP/ZbWaFjHANFswsZYYYqBF8pPHIweKiv/AAhLZadZ6nFq2n3ul3Nx9ma/tjMY4JByVkVow44+bhTkdM10fjLwZoOk+F/Dt5p+s6bFPc6c00vF2xvnDkBkzEQvTGG2c/nSdra+n4XBXvp/XQ5aPxfrkWq6XqSX2LvSIUgspPJT90iZ2jG3DYyeSCaZp3irWNLkvTaXMZS+bddQz28c8UxzkFo5FKEg9DjjtWhF4B1SbxBoGkLPZi4162jubZi7bEV84DnbkH5TnANVtF8Halr+p6pYWElsJ9Mt5biXzZCqusbBSFOMZyR1wMdSKrS/3/8AB/4If8D/AIH/AACaX4heKJ9XtNTl1Vmu7OBreFzDHgRNnKFdu1l5PDAjHHQCoNR8aa7qmitpF1dxLprSrN9kgtIoIlcZwVVFAXqc4xnvmpoPBd1qGrWtjo2o6dqf2hZHae3ldY4FjGXMhkVSoUc5xg9s0Xvht9Cs7XXEm0zxBpTXDW7PA8wi80DPluCI5BkcgjAI6Gp93r/Wv+f4j1/r0/y/AqQ+KtXh8PjRDNBNp6lzHFcWkMxhL/eMbOpaMn/ZI5561HoviTVPD63SaZPGsV4gjuIZoI54pVByNySKynB6HHFdfqzaBZfD7QNch8H6T9q1Oa6jmVri9KKImUKVH2jOfmOck1i6b4BvtQtNOmuNR03TZNWYjTra8lcSXXO0EbUYKCw2guVBPtzTFbRGTpWv3mj+JrfXbTyluoLjzwqxqiE5yV2qAApGRgADBqrqVxb3eqXVxY2ptLeWVnitzJv8pSchd2BnHTOK19J8FarrL6vbWgiGo6SjPLpzlvtEoVtr+WoBDFe4yD6A1f8A+EEOk+KtN0nxJqum2c86xSz2ztM7RbmXEL+XGdshBzjOB3I4y1ZtJfL+vkJtpNv5/L/hzj6u3t+l5a2qGFkkt4xFuD5VlGf4ccHn1rpfiV4a0nw74v1S20bUbMwxXRjTT4vtBlt1x/E0iBTj2dutY2o+GL3TPC2j69PLA1rq5mECIzF18ptrbgRgcnjBP4VCaklIJ01zq+6KK6ndrdQ3Ky4lhQJG20fKoGAMYx0qO1vJ7KRnt2Cl0KMCoYMp6gggg1BRT5Y9iPZwtayJftMguhcKVSVWDAooUAjpgAYFX7HUVl1y2udSeNUjk8xnSELk9edo5Oay6KHFNWFOlGatbpYuXWq3d2jpLINkjbnCqAWx03EDLY96iN5ObEWZf/RxJ5gTA+9jGc9elQUUKMUrJDVOCVkkWze40oWUcezMnmSvu+/xhR7Ac/nRZXv2JZykeZpIzGkm7Hl56nHrjj2zVSijlVrB7ODTVtx8UrwzJLEdrowZTjOCORVq51i/vIZIrm4LpJJ5jDaBlsY7D0A4qlRTcU3dobpwk1JrVGguuaikSxrckIkRhUbV4Q446ew561Ha6re2dv5NtOUj8wS7doPzDGDyPYcVTopckexHsaVrcq+4na9uGv8A7a0mbjzBJvwPvA5zjpTkv7mO8kukkxNJu3vtHO7r9OtVqKfKuxfJC1reXyLZ1O7KbfO+XyPs+No/1ec46fr1pRqt2IUi8xWEY2xs0asyD0DEZH4GqdFLkj2J9lT/AJV9xZt7+4tYmjhdfLYhijorjI7gEHB9xT21S7e8a6kdJJmABaSJG6dMAjA6VToo5Y3vYbpwbu4q5bn1O6uLhbiR0EytvEiRKjZ9SVAz+NOl1e9mgmheRRHOQ0ipEqhiDnPAHNUqKOSPYXsqenurTyNBdc1FIljW5IRIjCo2rwhxx09hz1qK01O5slItjEucgsYEZsHqMkE49qqUUckdrB7GnZrlWvkWRf3CvMyMkZnj8uQRxqoK+mAMDp2o+33HkQQsytHbsWjV0VgpPXqOR7dKrUUcsew/Zw7IuXGq3V1AIpjCUUbVAt41KjOcAhcj8Kh+1zfYfse/9x5nm7MD72MZz16VDRQoxWyBU4JWSRZtr+4tY2jiZTGzBikkauuR3wwIz70JqF0l8bwTMbg5zIwDHkY7+1VqKOWPYPZwbbstSW3IW5jJlMIDA+YoyU961rvVf+JXcQG6jup7p1MjwxeWoAOeflUlifbt1rEopSgpNNkzoxqSUpdP69S3fXv2xogkflQwxiOOPdnHqc+pOTTTf3Js0tfN2wRtvVFAX5vUkck/Wq1FPlVrFKnBJK2xefWL6SR3eYFnkWRjsUZZfunpUU9/c3MTRzS7laUzEYHLnqarUUKEVshKlTW0V9xZfULiW0S2lZXjQbU3RqWUZzgNjIH406+vftjRBI/KhhjEcce7OPU59ScmqlFHLG97DVOCd0v6ZZt9QubWF4YnUxOdxjkjV1z64YEZ96dHqd3F5/ly7TOu2QhQCR6A4yB7CqlFHLF9AdODu2lqammahjULAahNi2tHLKSmdvfHAyeQKr3Wq3d2jpLINkjbnCqAWx03EDLY96p0UuSN72J9jT5+e39bl2PVr2KFY0mxsUoj7F3qvoGxuA+hqBLqaK2lt0fEUxBdcD5sdOetQ0U+WPYpU4LZIfFI8MqSxMVdGDKw7EdDUl1eS3km+fyy2SSUiVMk9ztAz+NQUU7K9yuWN+a2oVcGq3q24hE3yqnlhto3Bf7obGce2ap0UNJ7ilGMviVy99rmtIIvs77POtmifgHKl2yOarQTvbyb4xGTjH7yNXH5MCKfcf6i1/65H/0Nqr0WQ+WOum5autRury4Wed185TuEiRqjZ9SVAz0pbnUru7QpPICrNuYKirub1OAMn3NVKKXLFdCVTgrWitNi3fXv2xogkflQwxiOOPdnHqc+pOTToL9LbT5oYImE1wuySVnyNuc4AxxnjqTVKijlVrC9lDlUbaIfFI8MqSxMVdGDKw7EdDUs99PczrNIyLKrbg8caoc5znKgZPvVeinZXuW4xbu1qW7jU7q6DecyEscsyxIpf6kDJ/GnnWL83iXXnnzY02JhV2quMY24xj8Ko0UuSPYj2VO1uVfcT2t5PZyO9uwUupRgUDBlPUEEYxUcsjSyF3Cgt1CIFH5DgUyinZXuXyxT5rahWzq/iA6loukaTBbC2tNMicBd+4yyu2ZJCcDrhQB2Cjk1jUUyi1/aN35Xl+b8nk+RjaPubt2OnrzVWiigCW3uJrS4Se2kaKVDlXU4IqS41C4uSpkMa7TuHlRLHz6/KBk+9VqKBGmfEOplpGE6q0qlZGWFFMgIx8xAy341bvtfkSPT106dT5FoiMWhBMb852lhkHpyKwaKVkMntry4tLtbm3lKTKSd/XOeuc9alTVbuO8W6iaOKVVK/u4URSD1BUDB69xVOimBcutVvL23jt7iVTDGxZEWNVCk+gAGPpUNzdz3ZiNw+/yo1iTgDCjoOKhooAuQard29usCOjRISUWWJJNhPXbuBx+FRwX1xbXy3kMpFwrFg5APJ781XooESwXM1rcrPbyNHKpyHU4Iqa41K5uVVZDEFDbtscKICfUhQAfxqpRQMvnW9RN7JdG5Jlkj8p8qu0pjG3bjGPbFRWmo3NlHIlu6+XLjekkaurY6cMCKq0UWQDncySM7bQWOTtUAfgBwKfb3E1pcJPbSNHKhyrKcEVFRQItXGo3NyoWRo1UNuxFEkYJ9TtAyakk1e9lgkhaRQsgxIUiRWk/3mABP4mqNFFkMtWmo3NlHIlu6+XLjekkaurY6cMCKru5kkZ22gscnaoA/ADgU2igCe0vJ7G4E9rJ5cgBGcAgg8EEHgj61Yl1q/mWBXmXbbyeZEqxqoRvYAY7dOlUKKALY1K7DXREvN5kT/KPnyc+nHPpSward29usCOjRISUWWJJNhPXbuBx+FU6KLIBzu0sjPIxZmOWJ7mm0UUAXLnVLq8CfamjkZMYdoU3nAwMtjJ/EmpX1y9ktxA/2YxDJVPskQCk9SPl4PuKzqKLIC7b6ve2qIsMiApwjtEjOn+6xGR+BqG2vLi0u1ubeUpMpJ39c565z1qCigRa/tG5F4l1GyQzJ91oI1jx+CgDvRc6hcXaBJTGEzu2xQpGCfU7QMn61VooshhRRRQIKKKKANvT4rWa8Rb+4+zwDlmCkk+wwDVzWLhLpU8m6tvIh+WG1hEnyD1+ZQCfU9az7a1mvJvKtoy74JwOMAdyewqSbTrqBUZowySNtV4nWRS3plSRn2rmNS/IbQ+Ho7QahAZkmaUjZJyCoGM7OvH0965Wt6XSL2FJGeJT5YzIqyKzIPVlByPxFYNaU92TIKKKK1ICiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKAFHUVt6tqsEnjD+0rRvOhSWN1OCu7aFyOfpWHRWsasoKy7p/cS4pu79DpWvtOtLzVdQt7wTm9ikSK38tgymTrvyNvHPQnNZ7XsB8IR2Ik/0gXrSlMH7uwDOenWsqiqdZtNJWVrfjclU0tf67BVnTroWWqWt0ylxBMkhUHGdrA4/Sq1X9I02DU7ow3Gq2emcDa92szK5zjaPKjc5+oA96yjdPQuVmrM67xhrGlt8RX8Y6Jq9rqCy6hHdpY+VPHMmCGw+6MJ1GPlY9a1Ne8ZxTXur6pofiXSreDUo5v8ARF8PRpelZc5heQQ7SOcF/NJPXBPFcF4j0G68MeIrzRr+SGS4s32SPASUJwDwSAe/pUU2l+TodrqX26zk+0SvH9ljmzPFtx8zpjhTng55wayUY8iS2/zsaXfNfr/kd/4I8WeGPBXhtoLiS51K61/db6qts8kQsbXBAC5ADy5bdkZGARkZ5y/B2q6H4S+I13nU/tWjy29xaR6ikDjCyIQrmMjdxkZAHrjPfha0NG0PUfEF49rpFv8AaJo4XnZd6rhEGWOWIHA7dappO7fb8P8AgakrTRd19/8AVvwOs8IzaLoF9r9neeI7B4dS0Oe0hvIoLkxLK7LhWBiDjhSchSPenvrehaR4N0vQZ72PxC0OsrfyGCORYYoAoDRL5qoxL9SMAcda4Cin1v6fg7h0/rqrHtkHjvS4Ne8QXV545nu9KvbG5h03S4IblIrcuhCK8ZQIuB8o27hnkkda4Twrqmlt4J8Q+HdU1GPTJdQe3nt7maKR4i0THKN5aswyG4OD0rjqKnlX5fg7jcm/z/Q7T4dyaRonjuy1fVfEFjbW2m3e45huWa4UZ+ZAsR4/3tp9qqwSw6H40h1DSfFlvE/mPLFf2UE5EDHOA6yRocHODgNwTwelcrRT63J6Ndz03xT44srmDw9eT3On634j06/NzcahY2bWySxAqVjYsiFmyOuwADp3zJr3jOKa91fVND8S6VbwalHN/oi+Ho0vSsucwvIIdpHOC/mknrgnivLqKXKrW/rX/hiuZ3uFbPhmS1tNZt769vYrdIJMlGR2ZhjttUj8yKxqK2p1HTmppbGc480XF9TesZ7PTrjUd19DMtzZSxo0SSfeJGFO5R/h71BdX1vJ4TsLNJM3EM8rum08A4xz0pNY8O3eiWOlXV3JC6ara/aoBGxJVNxXDZAwcqemaZrOhXWhfYlv2iE13apdCFWJeJHztD8YBIw2MngjOOlU6z5eS2m343/NC9mr83z/AAt+pmV3GrXui+LtD0KS41qHSL7S7FbCe3uoJnEqISVeNo0YEkNghtuCOuK5fUdD1HSbOwutQt/Kh1GHz7Vt6t5iZxnAJI5HQ4NZ9Y7q39djTzO98Ka9Y6f4O1PTtP18eHdYkvUlj1NopVaa3CkGLfCrunOGwOD0zXe2PiDRfEupmOPWru/jtPBl1bX97PG5l37vmc7+W65HJ4wOteC1paJqWp6fdTQ6NL5cuowtYyDap8xJMAp8w4zxzwR60pR5lb+tmv1BS5Wn/W6f6HQ6nqWlaV8Nx4a07U4tWurrUhfTz28UqRQqiFFQeaqsWO4kkLjtk1Nr+o6R4k8EeHVj1i2sr7RrGS2msrmKYtKQ5ZSjJGycg/xFcH865qfw5qtt4o/4R2a126r9oW1+z+Yp/eEgBd2dvUjnOKuaj4H17S7S7ubi3tpY7Jtt19kvoLlrc5x+8WJ2Kc8ZIHPFLRq999fwt+Q9U7dtPvd/zO70TxN4Xl8SeCdf1LXVsRollFaXVm1rM8u6MsA6lVKlDuBPOR6Gua8N+IdN07VPGM1zdGJNS0q7t7RgjHzJJHUqvA4yAeTgetcTXR+GPB7+KnMFjrOmwX22R1s7gTiRlRSxIZYinQHqwPFOSWrfn+O4k7WXp+GxP8PfEtt4Z8QXEl/8ttfWU1lJL5Cz+TvHDmNuHAYDKnqM9elWfE2vTSeHf7Kj8RaTqFtJdCc2ulaMtogIUgOzeTEd2DjABGD14rjKv6vpf9kXwtvt1nfZiSTzbKbzI/mUHbnA+YZwR2INElff+uoLTb+uhuazrNhd/DPwzpNvPvvbG4vHuItjDYJGQockYOcHoT710ieNLfUtE0FrfWdI0e+0m0S0lTUtES6dvLYlJIpfJkPQj5SVwwOOua8woph/X43PQPC3ibStL8War401vUZL/VbeR5dPtkhaFrydyR5kmwbUQAklc5OccjrR8Xatod34ytPE2h3E0v22Vby8sZtxktZg2XTeRh1J5UgnjggYrjakt4JLq5it4F3SyuERc4yScAc0RVmmumwpap36nW/Ee40nWfFWoeING1u2vI9QuPNFoIZkmiBGTu3RhOCMfKxrH1G20CLwto8+m3s82szGb+0rd1ISEBv3W07RnK5J+Zvwqlq2lXuh6tc6ZqkPkXlq5jmj3htrDtlSQfwNU6mKSilHYpt813uFFFaGjaHqPiC8e10i3+0TRwvOy71XCIMscsQOB261QjPoqW2hFxdRQtLHAJHCGWUnamTjccAnA9gas61o93oGtXWl6igS5tZCjhTkH0IPcEYIPoRQIo0UUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBYuP9Ra/wDXI/8AobVXqxcf6i1/65H/ANDaq9AwooooEFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAakSySSCOEMzyfKFXq3tWvelNK0saasm+7aUSzlDxEQOFB9eeTWbZ3s+n3AntHCSAEBigbGfqDT5NRnkA3JbjawYFLaNTkfRf0rmNTQs4xo9i99eEie5iZLeDuQwwXb29PWuTroJ9ZvLlme4+zyO4wztaxFj+O3Nc/WlPdkyCiiitSAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACprT/j+g/66L/OoaKqLtJMTV1Y7T4u/8lb1/wD6+B/6AtWPEzRXvwo8OapJZWMN7NfXUUk1rZRW5dVCbQ3lqoOMnrXO6r4t1jXFg/taW2upICm2d7KHzm2jCh5Nm9xjsxIPerlx8QNeutMXTp/7LazQsY4BotmFjLDDFQIvlJ45GDxWSi1BR7F3vLmOv8GQaBrnhrS9H0a/0bTfEjyyJPDrGkLci+YsdgWZlYRjbhcAA5/A034SX15pvjTV9Me2sovKsr53U2kUjI6xkbRIyl9nH3d209wcmuK0zxprukQQx2FzChtwRBNJZwyTQA54jlZC6dT90jGaoaXrmpaLrCarpt28N8jMwmIDE7gQ2Q2Q2QTkHOc05K7fmn/X9fISdkvJpnX+BI7XxZ4uubrxFFpoTTtMnu0hFmlvBI0YyvmJAgLAE7jhSSFxyOKZ4pufD974Ojf+0dFufEEV78p0fT5LVHtmXkODDGpZWAwcZweprmz4n1Vdbg1e2mhsr63GI5LC1itQOv8ADEqqc5IORyODkUmq+JdS1m3EF41skIfzDHa2UNsrP03MIkUMeTyc9aGr2/rrcadv68ilNp97b2NveT2k8VrdbhBO8TBJtpw21iMNg8HHSvS9BsbLQl8M2WsNZPPrCxTpZReH4L1pY5HwvmTSurITyMR9APWvPLvXtSv9E0/SLu58yx00yG1i8tR5fmNufkDJyfUn2rRsvHniLT7K0trW+jC2IK2kr2kLzW4JyRHKyF0GewYVf+f4Evb5Hfa9p+n+EPCPiWTStGsJp7XxS9nb3F3aJcG3h8vIX94GBHGPmz1z15q3p+j6P/bn9rNoVjM174Nk1STTzADEtwDjcifwA7cgLjGTjFcunxEuP+Fe38ct/FNrl/rn2y5hnskljmjMWCzIyGM/OBxjIIyBUXhHx5Pb+Idc1rXtUdL640ae2tZhH0lwvloqouFHHAwFFY8suVp72/8AbLfn+JpdOSfn/wC3f5fgWraws/F/gfT9Q1O2srC8XxBFprXVlax2wlhlXJyiAKWXGd2BweSa1vEC+E7TUfEmi6jd+HbaytoZoNOtrPTpxdwXEZxHvnMALkkENudhzx615vq/ifVdbtbe2v54hbWxZore2toreJWbq2yNVXcfXGatXfjjX7+2eK8u4pXki8mS5a0h+0umMbWn2eYwxxy3IqpRb2/rRf5N/MlO1v66v/hvkelafDpg8W+AtBOhaQ9nrGkW5vzJYxtJMzhwW343K3H3lIJPUnjHL2dnaeHfAGtazaWVreajHrQ06OS8t0uFt4gpbcI3DLliMZI7cVzEfi/XItV0vUkvsXekQpBZSeSn7pEztGNuGxk8kE0zTvFWsaXJem0uYyl8266hnt454pjnILRyKUJB6HHHam02215/mmvwuvmCdrX8vyaf42fyO0+JEkN6ngOWe2is4Z9IiaSKJdqKGlYttGeAckgZ4B7VkfFKaW1+MGtSKq5gu18pZY1ddqquwbWBBXAHBBBFYGveJ9Y8Ty20muXhu2tYvJhJjVdiZJ2/KBxknHp06U/xJ4gPiS5tLy4tvKvY7WO3uZg+Rcsg2rJjHynaFB5OSM8ZxRZ3v5v8Xf8AC34h5eS/DT8f0O7+IfiK9/4Qvwcvkabi80hjL/xK7bK5kYfIfLzH/wAA2889asw2nh/w1pfhRZ7rw7Hb31nHe6kNTsJbm4uQ7EMqOsLiMKAVGxlOQSfWvPF8W6uNBj0aSW2nsYldYUubKGZoQ/LbHdC6ZPPykc806w8Ya1p2mxafDcQTWsLF4I7uzhuRATyTGZEYpk8/LjnnrTtv63/PT8RdF6W/LX8DrvA+m6LrHj7WfDdtYJqfh6+83ZqBjVZrCFWylwJHAKADAYHGc4IPAK+Ir1vD3xbt9K0zQrHS7XT5YrOGOewhmeaPev752dW3O3UP1AOARzni4fFOs2+n6nZw3rJFqzBr0hF3z85wXxuxnqAcHuKj1PxDqmsW9hDqd2bgadD5FqzIodI85C7wNzAdsk47YojdSi+34/1t/VglqpLv/X9f8OeleJNYubr9ouGwkis1hg8RQFWisYY5T+8X70qoHbr/ABMafHJpt7q/xEsPD9pdWepyW13JPPd3C3EckUcu6VUVUTyy2Bgnf6e9cBeeOde1C/tb+7uLZ761mjnjuxYQLMXT7paQIGfGBwxIOOaL7x1r+oW93DLcWsK32ftTWlhb2z3AJyQ7xIrMCeSCcGoUGoKPk196X+RfNebk+6f3XOz0GxstCXwzZaw1k8+sLFOllF4fgvWljkfC+ZNK6shPIxH0A9af4W0u20T9oHVNNsE2WtqdQjhTJO1BDJgZPJwOK4qy8eeItPsrS2tb6MLYgraSvaQvNbgnJEcrIXQZ7BhVMeJ9ZXxSfEaXzpqzTGc3KKqneepwBjnJ4xj2qpK7fndfft9xCdl934b/AHlGyvJdPvI7qBYXkjOVWeBJkPGOUcFT+INdd8VLW0s/HSraWlvaxPY2srRWsKxJuaFSxCqABkkngVgSeJr+XVxqTw6abgIUx/ZVt5RB7mLy9hbn7xXPvVjW/Gut+IQP7Wks5JF2bZ49Ot4ZQEGFAkSMMABxjOOKeujDv6f5He+IrHRfEHh3U77wHd6HJp9jaLNNpMuki3vLVOAWE5G+RgeSd+O3PAKw2nh/w1pfhRZ7rw7Hb31nHe6kNTsJbm4uQ7EMqOsLiMKAVGxlOQSfWuAuvGuvXenXFlJdQpFdAC5aC0hhkuADnEkiIHfnn5ic02w8Ya1p2mxafDcQTWsLF4I7uzhuRATyTGZEYpk8/LjnnrStb+vX/gB0/ry/rpuRX+mRX3i28sPCMVxqds1xILFYYXeSSIElTtxuztGTx2NSeE9Qn0zxVYvBHbszzxxMLm1jnABdc4EikKePvDBHrUGl+JNW0XxEuu6deNHqaO7i4ZFc7mBDEhgQchj1Hes3e3mb8kNnORxzVQ91ryFP3kz0r4i3cmufGS80K9+xwWb6usRmisYI5VBYKS0oQO3BP3mP6VpeIF8J2mo+JNF1G78O21lbQzQadbWenTi7guIziPfOYAXJIIbc7Dnj1rzrW/FereIlH9sSW1xKGDG4FlCkzkDA3SqgduPUmp7vxxr9/bPFeXcUryReTJctaQ/aXTGNrT7PMYY45bkVmoNQUe3+S1L5ry5j0H4W6Dp3ivwrNJrHhpbttCmaaymt1jibUn2FvskhwDIeA3cgZHAODV+FXiG7uPHGsBrLTbZZrG9uDDFpsC+Uwj4RTs3KgwBszg85BJOeBPizXPsOmWaag8NvpMhls0gRY/KcnO/5QCzZ/ibJoXxbraeKn8SR3gj1aR2keeOGNQzMMNlAu05BORjnJz1qpJtvzTX/AAf67ErRLyaf47f13KWp6pcatcie6jtY3VdoFrZxWy4/3YlUE89cZrrPioAdb0SVwBczaDYvc+vmeXjn32ha5i61dtT1SG71S3tnRCokis7aK0DoDkjEaBQTyN2CfripPEuvT+JfEV3q1zGsTTsNkKfdiRQFRB7BQB+FPol5/wBfn+AdW/L/AC/yMqiiimIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigCxcf6i1/wCuR/8AQ2qvVi4/1Fr/ANcj/wChtVegYUUUUCCiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKANi1e3jlLXULTKFOEDbQT7nrj6Velt7efRPt4thbMk4j2xs22QEZONxJBH1xVTT4rWa8Rb+4+zwDlmCkk+wwDV3VbiO6MYS8t1toiFit4FkPlr3PzKAT6nPNcxqPjs4ptPuJbnT/sUaxb4bgs48xuy/McNn2ArlK6mzltdNiumN6lx50LRrDGjjcT0LbgBx14zXLVpDdky2CiiitSAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigCxcf6i1/65H/0Nqr1YuP8AUWv/AFyP/obVXoGFFFFAgooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigDXtrWa8m8q2jLvgnA4wB3J7Cn3FhcWsaySopjY4Ekbq6k+mVJGfaoYlkkkEcIZnk+UKvVvatqeGKzso9GadPtM86vcSFvkh7Bc+ozya5jUy0sLqSwkvUiJt42CtJkDBP8+tYtd68TPomqQwNALeMRJCBcxngMSSSGwCevP0rgq0p7smQUUUVqQFFFFABUslrcQhjLBIgVgrFkIwSM4PvitHw5Zi81aNZIreWIEeYJptmF6kgbgSQAfUetaniKYjSo/MtbJXupHuJPLuNzAk4VgA5zkD0I57Um7DWpytX00a8a3inIgjjmG6My3MaFhnGcMwNUK6LUHsl0XRvtlvPK32dsGKcIAN59Uah6AtzHh065uLt7aBFlkjUs2yRSMAZJDA4P4GqtdJ4VutuqXEcEaLEYJXUSRo7j5em/bkj26e1UdNWTVNSMkotUWCFpHP2dQqqvfYoAY896L6h0Mmiusigsr/Tra6VFlZNQjiLmzSAMp6qVQkN260yRYbzVtYsJLO3hggjleIpCqtGU6HcBkg+hz1pcw7HLUV1KRWOn22mB5LBUmiWa4+0QNI8gJOQCEO0ADHBBzXO3qwLfTizffbiQ+UxB5XPHX2p31sLoFraT3s/k2sZkfBOBxgDqSTwB70+5065tIllmRTE52rJHIsiE+m5SRn2qGFZZJBFAGZ5PlCp1bnp71s6iItI0X+yN4lvJJRLc7TlYsAgID3PPP5UPQEYVFFX7OTbpN+n2D7RvCf6Ttz9n59ccZ6dRTAoU5EaSRUQZZiAB6mm1b0ud7fUYWjEZLOqnzI1cYyOzA4Pv1prcT0RFdW01ndSW9ymyWNtrrkHB+oqGtzxVdSSa/ewMsIRJjgrCisfqwGT+JqTVp4rBdPSCztj5tjE8xaFTvJB744PuMGoTbimU1q0c/RXS2UMNkNOhuzCXuwriFbFJiys2BudiCCf9npUl9Db6Vpt81tawM8epmKNpYhIVTbnHzZz+NNuwkrnLUV0l7Fptj4tha7gVbSSJJHjRcqrMnXb6Z5xVfW7YraQXkE9ldWzyFUlgthCQRztZQB+uaLhYorpjjTVvZ7iGCOQsIlfcWk29cBQcenOKo10epahMfC+lkpbfvfODYtY+PmA4+X5fqMUpEVg+jW0VnBKl1EkkxkiV2kLNggMRlcexFGoaWOboro7KytLfWNbheJJ4bW3mMYcZxtYY57H3FO0u5S50u/uJbOzM0BhCN9mTGC+DxjHTvihO4NWOaorsdY0+0mSRFhhtxHqotlaKMKQhXnJHXnnmoL4aZFcahaTy2EcMaOkEcUD+ajr93L7OenOWI5pc2lx8upytFblu0Vt4RF0LeF7j7cUWSSMNgbAehHP0PHNY88vnztJ5aR7uSqDCg+w7VXWwug+1t0uJCklzFb8cNKHIJ9PlU07ULKTTr+W0nZWkiOGKEkH6ZqGL/XJ/vCtjxFC1x4xuYYwC8kyqoJ4yQBR1QdGYlFddDbWdxPf6fIY5ngt5CRHYpGsbKOokDbzg8cjmuRpJ3Cxf07SjqZ2Q3duk2GIik37iAMk5CkfrVCtnwr/AMh9P+uUv/oBrKhlaCZZECFl6B0Dj8iCDR1DoPurb7LN5fnQzfKG3QtuXkZxn1HeoK2PEscUWsgRRJGphiYrGgUZKAngcVo38NpfWFzNoktm0EMQd7VrUJLGOOd+MsQffFK+gdTnUs53sZLxY8wRuEZ8jgnoMdagrpbO/mTwXdsEt8x3EaLm2jIIweoK8n3OTUOmxQf2LdajI9pHcNcCJWuISyICCxwiqRk+4wMcU77/ANdg7GBRWlrZsXuYZLB4nLRL5/koyoJO+0EDAPB6VUsoknv7eGU7UkkVWOegJwaa1E9B9hYS6hM8ULIrJG0h3kjhRk/jVWuxsp1XXtVso7OCKKC3nWPZEFZAoxkt1bPvnrVdIrHT7bTA8lgqTRLNcfaIGkeQEnIBCHaABjgg5qeb+vvKt/X3HLU5EaSRUQZZiAB6mpb1YFvpxZvvtxIfKYg8rnjr7VJpc72+owtGIyWdVPmRq4xkdmBwffrVLUl6EV1bTWd1Jb3KbJY22uuQcH6ioa6HX5WvPFk1lN5SRG6C71hRWAJxksBk9e5qzfDTIrjULSeWwjhjR0gjigfzUdfu5fZz05yxHNQpe6mU1rY5Wp7SznvpjFax73VC5GQOAMk810nhuyg1PTXa708SmycvC8YVTcHGfKb+90z9Ki8NX0r6zdZht4w0MzlVt0G07eg4yBx06U27XElexzNFbeirHqmqySX62+23t3lCCIRoxUcbgg5HOTgZ4pNSksZtJU/aLOS+Wbj7JA0QMZHcbFGQf5072AxaKK6lIrHT7bTA8lgqTRLNcfaIGkeQEnIBCHaABjgg5psDlqK6NzaWeg3NxYQwT41EpDNNCHPl7cgYYfzqn4ltobbWP9HjWJJIY5CiDCgsoJwPrSuOxkUUo689K6i/htL6wuZtEls2ghiDvatahJYxxzvxliD74obsJas5aiuphs7dvEHh+P7PEUltomkTYMOeckjvUP7u08O3dxFaW7zDUDGskkKvsXb0wQRj60N/187Ba5zlFdZHp1lPqdvcyxQxB9ON28JBEe8ZHRedvGcD8qzdSksZtJU/aLOS+Wbj7JA0QMZHcbFGQf50XCxi0V0GrTxWC6ekFnbHzbGJ5i0KneSD3xwfcYNc/TAntLOe+mMVrHvdULkZA4AyTzUFdD4QuXj1CaJViK/Z5Xy0Sls7f7xGce2cVDoqx6pqskl+tvtt7d5QgiEaMVHG4IORzk4GeKTdn/XmHQxKK2tRksZdKVvPs5L5JuPstu0amMjuNijIP861ri2hj8N/2yulxreSxLGyFFMcanjzgnbOOOMZ5pXsrhbU5ZLOd7GS8WPMEbhGfI4J6DHWoK6Wzv5k8F3bBLfMdxGi5toyCMHqCvJ9zk1DpsUH9i3WoyPaR3DXAiVriEsiAgscIqkZPuMDHFO+/wDXYOxgUVpa2bF7mGSweJy0S+f5KMqCTvtBAwDwelZtNAFFFFAgooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAsXH+otf+uR/9Daq9WLj/UWv/XI/+htVegYUUUUCCiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKANmzvZ9PuBPaOEkAIDFA2M/UGlnvpbiPZIkAGc5jt40P5qoNNtXt45S11C0yhThA20E+564+laBtbe50lb0WwtmW4WLajMUkBGTjcScj61z7muxnR3c0VtNbxviKfb5i4HzYORWRXX6tZJDJdix0+1a3ibAlinaR0HqQHOPxFchV09SZBRRRWpAUUUUASwXEtszNA+wujITj+EjBH5UXFzLdOrTtuKIsa8AYUDAHHtW54a8H3Xiazv7uG/sbG308wiaS8aQD96+xcBEYnnrVvxJ8OtW8NWpmnuLK9KXx0+aOzd3aKfaGCHKjOQeCufTg8UPf+v66/iNf1/XyOTq+ms3i28UBMEkcI2xiW2jcqM5xllJrevfh3qVlFfoNQ0241HTIPPvtNgldp7dBjcSdnlsVyNwV2IpmneAb2+s9Mlm1LTdPm1diNPtbuR1kuAG27htQqoLcAuVzjjNJWewbanPRahcwXwvIHWKYHgxxqo6Y+6BjHtinrqt3HeLdRNHFKqlf3UKIpB6gqBg9e4rVufCL6frupaXq2s6Xp76dOYJJZnlZXcE/cVI2cjjrtAHen3mmnwbfxLqmnaXrkF7bJcWkzTT+VJGxOHXy3jYHIIIYZGOlJNOzCzTaKNtrl01xbRXUyraJcJK0aRKqrg9QFHHfp1o1XW7i6u71YZlNvNI3zLEqs6Z4BbG4jpwTXUfEi10jSPE8/h/QvDNjBmK3aKdJbqSYM8aOQA0pU5LEfdPHvzWde/DvUrKK/QahptxqOmQeffabBK7T26DG4k7PLYrkbgrsRRpuxq/TyOeg1W7t7dYEdGiQkossSSbCeu3cDj8Kqu7SyM8jFmY5Ynua6rRvhxrniLS9Pv9C+z38V5dG1kWFm3WbgZzNlQFUrk7gSMD14ra8A+CNE1TxVqdhrGr6ZfJaW1ztjhe5w7ImRMrLGAUB98nBwpGMt2V32uxLW3mcFY39zpt0LizcRygEBiitgH6g0txqE1zF5ciW4Gc5jtY0P5qoNO1OygsLkRWup2upoV3Ga1WVVB/u/vUQ5/DHPWk0vTLvWtVttN02Hzru6kEUMe4LuY9BkkAfiadri2KlWIb24gtLi2ik2w3G3zV2g7tpyOe34V283wP8AiHb28k03h7bHGpd2+225wAMn/lpXAUrp6Ds1qFKDg5HWrdjHbPb3huSodYcw7mx824dPXjPFGqx28Wq3CWRU26viMq24Y+velze9ymSqJz5Lf1p/mJeandX4H2to3bIJfyUDnjHLAZP4morm7nuzEbh9/lRrEnAGFHQcVDWxd2+nJZTtAY/NVLcpiXJyVO/jPPOM+lKUlHoE6ig0mt/81/mVodav4IYo45lAh4iYxKXj9lYjI/A1HcaneXcUkdxNvWWbz3G0DL4xngenbpVSt/wbpY1TxNZRJeaXDcfaYhBb6pHM8V05cYjIjRuCcA7sDB61aV2aN2RlyapeS3a3Mk2ZVQRg7RjaBjBGMEY9aS61G5vI0jndfLjJKxxxrGoJ6naoAz71tL4Y1PXvHWoaRaQ2cVzHcTtOYj5dtbqjHewJ+7GuOO+MDGeKg1fwrPpmjQavbX9lqmmzTNb/AGqyMm1JQM7GWREYHHI4wR0NSmmkyrNNoyZLuea1htpHzFBu8tcD5dxyeant9ZvrWFIoZl2xEmMtGrNHnrtJBK/hiug8QaPLp3gPRriOXRLyymuZxHe2MMq3DsAu5JDIikquRjA7mrFt8L9TuX0qAatpEd5rFmt3YWkk0gknVgSF+5tVuMfMQCehPOHpqL+vxschBe3FuZjDIQZ4zHISAdynqOfp1pYL24toJYYZNsc23eNoOdpyP1re8B6BDrnji0sNSRvskJkuLtM4JjiUu6/jtx+NVbXxBMniWe+tbLTYxeTHNvJp8E0Uals7UR0ZVx0yADTSvJJdf6X6ieibfQz7nVr27iljuJt6TTec42KMvjGeB6U6XWL6eMrLKrFl2NIYk8xh0wXxuP51v/FKztdP+KGuWthbQ2tvHOBHDBGERBsXgKOBS+INHl07wHo1xHLol5ZTXM4jvbGGVbh2AXckhkRSVXIxgdzURacVIp35rHL/AGuf7CLPf+4Enm7MD72MZz16VDXSW/gyU6FZarqer6ZpUGoF/saXbSl5wrbSwEcb7RnjLFfyra+GXhLR/EGt3sOuXtkwgtLlltGefduRMiUNGpUqD/tZOPunjNNpXfb9BLW39bnA1cudUu7wJ9okV2TGJPKUPwMDLgbj+JrStPCk2qeIItJ0LUbLVGeMyvcw+bHDCiglmcyohAUDJOPpk8Uax4Un0vSIdWttQsdV06SdrY3Vi0m2OUDOxhIiMCRyDjBHQ0XQWKh8Q6mWkYTqrSqVkZYUUyAjHzEDLfjWZXX63p1td/DfQfEFrbwwTRzy6ZeeUgUSMgDxuQP4ijEE99oNchRpdoOiZLbXM1ncpcW0hjljOVYdqlbUZ2uhcMluZMYx9mj2n/gO3BPvjNVaKYi9eaveX4H2loWYYw628asMdPmCg0SaveywSQtIoWQYkKRIrSf7zAAn8TVGilZDLVpqNzZRyJbuvly43pJGrq2OnDAiiDUrq2klaF1UTf6yMxqUbvyhG36ccVVopiJrm6lu5A85BIGAFUKFHoAAAKiBwcjrSUUDNP8A4SDUwHxcDdImyR/KTdIMYwzYy3HrUEGq3dvbrAjo0SElFliSTYT127gcfhVOiiyAc7tLIzyMWZjlie5pAcHI60lFAi3eandX4H2to3bIJfyUVzgY5YDJ/E0+XWL6eMrLKrFl2NIYk8xh0wXxuP51Rooshls6neeTbRLOUS1bdEEAXa3rx1PuaBql4NTOoLLtumYsXVFGSevGMc/SqlFAi1/aNyLxLqNkhmT7rQRrHj8FAHei51C4u0CSmMJndtihSME+p2gZP1qrRRZDCrkGq3dvbrAjo0SElFliSTYT127gcfhVOigRYe+uZLVreSUtE8vnMCBy+MZz1pLu8nvphLdP5jhAgO0DgDAHFQUUDFBIIIOCOhFXZNXvZYJIWkULIMSFIkVpP95gAT+JqjRQBo22vajaJCsE4XyOImMSFkHoGIzj26VZg1jyPDssKSqbqS88x43iDqy7epBBXrWLRSaTAttqd6+oC9Nw4uF+668YGMYAHAGOMdKS51C4u0CSmMJndtihSME+p2gZP1qrRTsgJrm7nuzEbh9/lRrEnAGFHQcVDRRQImtbueyuVuLWQxyp0YDP6HrUn9o3IvEuo2SGZPutBGsePwUAd6q0UAW7jUrm5VVkMQUNu2xwogJ9SFAB/GpDreom9kujckyyR+U+VXaUxjbtxjHtiqFFKyGWrTUbmyjkS3dfLlxvSSNXVsdOGBFEGpXVtJK0Lqom/wBZGY1KN35Qjb9OOKq0UxE1zdS3cgecgkDACqFCj0AAAFQ0UUDCiiigQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAWLj/UWv/XI/wDobVXqxcf6i1/65H/0Nqr0DCiiigQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBt6fFazXiLf3H2eAcswUkn2GAau6rcR3RjCXluttEQsVvAsh8te5+ZQCfU55rOtrWa8m8q2jLvgnA4wB3J7Cn3FhcWsaySopjY4Ekbq6k+mVJGfauY1L1nJaaWLmUXiXLyQtEkcSOM7hjLbgBge2a5etyXTLqCHzJo1T5d2wyLvA9SmdwH4Vh1pTJkFFFFakBRRRQB2XhDXtN0vwh4ksr+58q4vnsjbp5bNvEc25+QCBgc84z2rrPE3xB0OS31OfSbsXdwfFseq28RikQSwpHjdkqMfMMYPPtXkNFHW/8AXT/JAtL+f+TX6nqOveM4pr3V9U0PxLpVvBqUc3+iL4ejS9Ky5zC8gh2kc4L+aSeuCeKisb3RPFeoeC559WFhfaWkFhPYmCVnnEcuY2hZVK5YNg72XBHevM63dK8Za3ottFDp1zDGICzQSSWkMksBPXy5HQsnr8pHPNKKUbW6W/C/+YSvJNd/1/4Y9G1vxHY2ut+NLHT9eTw5rMuutIupeXLmaAZVohJEjOmGG7pg+tcv8TfEem+IR4dGm6rc6rJZaYLe6ubpXEjyh2JJLcnOcjk8Ed64Z5HlkaSVmd2JZmY5JJ6kmm1MYWST6W/BWLcrttdb/i7nb+MvFNlc/FOHxDo0gvLe3+xyISrIHaKOMFcMAR8ykdK2te8ZxTXur6pofiXSreDUo5v9EXw9Gl6VlzmF5BDtI5wX80k9cE8V5dRVNJq3r+JKdn934bHp3gjxZ4Y8FeG2guJLnUrrX91vqq2zyRCxtcEALkAPLlt2RkYBGRnnL8HarofhL4jXedT+1aPLb3FpHqKQOMLIhCuYyN3GRkAeuM9+FooaTbb6q3y/r8wWit8/n/X5F3U7K3sLoRWmqWupoV3edapKqg+mJEQ5/DHPWm6XcWlpqttPqVl9vtI5A01r5pi85e67xyufUVUoprQT1O/m8XfDx7eRIfhh5UjKQkn/AAkFw2044ONvOPSuAoopWsO4UUUUxBRRRQBs6XbaBL4a1mbVb2eHVoRD/ZlvGpKTksRJuO04wuCOV/GpvAf/ACUbw5/2FLb/ANGrWBWvofifVPDjNJpD20Mxbcs72UMssZxjKSOhZP8AgJFVF2lzCkrxsdXY67YaJ8UvFcesNJFZamb/AE+WeNdxg8xzh9vcAgZA5xnHpVK/1DSdN+Hq+GLDVoNSuLvVFvLi6hhlWGBFQooHmIrEncSSF6DHNcY8jyyNJKzO7EszMckk9STTayjG0Un2S+53/M0crybXn+Kt+R6Hqv8AYM/w10nQ4PFulveafdXNxJi3vAsgcLtVSYOvynrge9XLTxfocXj/AMBak99i00jTbaC9k8l/3Tpv3DG3LYyOQCK8woq1o7+d/wALEPVW8mvvdzuPA+u2dj8VTc3E4jsNQkuLWSYnaFSYMgfnoAWB59K5S8srjRNbms76IpcWU5jlQ/3lbB/lVKilFclrdNP8v1HJ8179f6/yO0+Il1o/iHxXc+INJ1u2lj1KVGa0eGZJrbKANv8Ak2EAjGVYk9hV/Vf7Bn+Guk6HB4t0t7zT7q5uJMW94FkDhdqqTB1+U9cD3rzyilypR5UF9bnp/gHxmmi6fZWeq+J7OXQEdnvNE1DTXnZgScrEQjLz1GXQZJyPXE8CeItI0Px9dXd1vs9Mu4Lq2Rtpf7OsikISBkkDIzjJ+tcXRTaTbb63X3gtFZep2/hDWNO8FeKpxJqdrqNlf6fLZyXdravKkHmDhjFOib8EKSuCCCep4qPxNr00nh3+yo/EWk6hbSXQnNrpWjLaICFIDs3kxHdg4wARg9eK4yihq+/9a3BO239dDttclGlfCfQdEkwLq+vJdWkTPKRlRHESO24Kx+mD3riaKKfVv+v6sHRIKKKKBBRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAWLj/AFFr/wBcj/6G1V6sXH+otf8Arkf/AENqr0DCiiigQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBqRLJJII4QzPJ8oVere1b2INMjttLlZZZ5LpJLrnKx442e555rGs72fT7gT2jhJACAxQNjP1BpZ76W4j2SLABnOY7eND+aqDXPc0Nm5jttR1jVIHtvLkjEsiz723ZXn5gTjB6cAYrjK3pNWvJIXieUYdQrsEUO4HYsBk/iawaunoKQUUUVqQFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAWLj/AFFr/wBcj/6G1V6sXH+otf8Arkf/AENqr0DCiiigQUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBsWr28cpa6haZQpwgbaCfc9cfSr7wW8ujf2iLRIGjnEewMxSUYyepJyPY96p6fFazXiLf3H2eAcswUkn2GAauaxcJdKnk3Vt5EPyw2sIk+QevzKAT6nrXMzUktxaTaTe3c+nQRrGoSJo3kyZG6dXPQc1yldHf3cP9l2VjaPvSNTLM2CMyN259BxXOVrDdky2CiiitCAooooAsWVlLf3SwQbN7EAB5FTPOONxGTz061vt4btobuEmRZYpL5YkU3MZ8yIEBjgHJOT0HI71l6Fe21hfGe6hjkMal4y+/IcA7QMEDk465q9LrFk1/pSxwwxwWrRyPKvmEqS25wAScjPsTx1pa3Q+jA2lldz6rbrYx2q2aSOk8bucFTgBtzEc9OMVQt9Emnigd7i3t2uTiCOViGk5xkYBAGeMnFaC61He319a6rdySWFwzmKSTc/knJKMB1A7YHY0v9rRz2ll5d5aWs1rGImE9mJCdpOGVtjHp2OMGpV7DdrmdFok7WclzPPBaxxT+Q/nFsq+M9AD+lH9hXf9qvp+6Lz1jMi4YkSDbuG045yOlT3epR3OhTxST+ZcyX5nOY9u5duN3HA57VLqGsRDxHaX9lJ5iwRxZOCMlQAw5/EU9f69Adv69TNGmTnTY70bdkk3kxpzvZsZ4GOnarE2gzwidRPbyz2y75oEYl0Hftg474Jq7rer2Z1az/srL2Vm3mIMFdzFtzdR9B+FOa90+2vtS1CC7843cUixQeWwZS/XdkbeMnoTmi7tcLK5QsbRn0i+niazl2xgyJIjGSMbgMqcYyfr0qvZ6dJdwSzmWK3t4SA80xO3J6AAAkn6CtDSms4dLvo59Rt45LuFUVSkp2kMDzhCO3bNLYX8NvptxppubdT5wljnkt/NjbjBGGUkdsHb6031F0Mu+sZbCdY5irB0Do6HKup6EVDHIYpVkUKSpyAyhh+IPBq5qt291NEHuo7kRRhFaKERKoyeAMDj8BVChAza1rY+k6TceVDHLNFIZDFEse4h8DhQB0qvb6JNPFA73FvbtcnEEcrENJzjIwCAM8ZOKluZ7W90Gxj+1JDPZrIrRSI3z5bI2kAj25xVwaulxZ2Rju7W0mtYhEwuLMSE7TwytsY/gcc0tvvA5+WJ4ZnilUq6MVZT2I7VPp9vFc30cc80cKFhkyBsNyOPlBOaju52ub2aZ5PNaRyxcqF3ZPXA6U2CTybiOQjIRw2PXBqo9Lil5Gnr+m29lq9xDZTRMBLsW3QSF0+pIwfwJpk2g3EKzjz7eSe3TfNboxLxjv22nHfBNT6rdWx146tZ3UU4adZRDtdWXvg5XHbHBNWb3V1ea6ubPULZEuFb90LBRNhuqltmPqd3vUK/Ki9LmfaaBeX9tBNZbJ1lkMbBCcxHr8/HAxznmreiaPZ3OpXEF3dW8wijkwqGT5iF++CF5APv26Gn6PqmnaRp5SRpLiW+zHciMsvkx4xx6tzn9Kr6Tc2el6/Lm48y1ZJIlnCHoy4DFcZ+tN31RKtoUotMe5vltrKeG5LKWMiblVAOSSWAxgDNF3pj21qtzHPDc27OY/MhLYVhzghgD09qt6VdQaRqT7riK4hngaJpY4ywTd32uBnBAyMdKbqN67WH2Zb+1njaQP5dtaCIZAIyTsU5/OjXoBk0UUVQgooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKALFx/qLX/rkf8A0Nqr1YuP9Ra/9cj/AOhtVegYUUUUCCiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKANe2tZrybyraMu+CcDjAHcnsKfcWFzbRrJIimNztV43V1J9MqSM+1QxLJJII4QzPJ8oVere1bcsYsLWHSIpFe+muEeYg5WJhwF9zzz+Vc5qZ0ukXsMTvJCB5YDOokUugPdlByPxFYNdy7RTapq8VsjJdmGQPKxyjY+9heq5x3JrhqumTIKKKK1ICiiigAoq/ocaTeILCOVFdHuY1ZWGQw3Dgir1zJDc64+mC3t4LZrvy1ZIlV0G/BO7qe/B4HbGK3jR5op33dl+H+ZDnZtdjCqwtjcPp73qx5t43EbPuHDEZAx1rpb8aVHNqVncTafHFGjpbRw28gljkU/Ll9nOcYOWIqOz1GZPAl04S2Jju40XNrEQRtPUFcE+5ya0VCCbvLpfT1t3I9pKysupy1FbUkccng1rpooxO2oFTIsYU42ZwMDgZ7dK0NQs7ePx3p1utvEsLG23xBAFOQucj3pLDtta7uK/8CTf6D9qvz/A5Wiuh+0QyeJ1sBZWothfBFHkruA8zBycZIPPB49MVbuI4LyDxFEbS2iWxbdbmKFVZP3mMbhyQR65pKgpR5k+/4K7B1LOzXb8dDk6KK9s8E2GmN4V8LrcaNpdybyz1aW4e4so3eRofmjy5G4YI7HpxXK3aLf8AW1/0Nlq0u54nRXtC+GtEv/FejajfWthCreEhq80HkeVby3CBhuaOJfu8BmVF52njk1z99H4a1/TdLtLnVtFk1qTVo4TLo2nyWifZJOG3AwxpuVuhxnB5Jo15uX+t7fp9waW5v62ueb0V7PphsLz4geLfD83hrSU0/S7C9FmgsIxJAYl2q5kxvcnrli3JBGKzNBsbLQl8M2WsNZPPrCxTpZReH4L1pY5HwvmTSurITyMR9APWlGXNa3W343/yCS5U79L/AIW/zOI0LwbrHiXyl0ZbGeWZykcD6lbRTOR6RvIHP5VT1XRLvRmjF5JYuZM4+yX8FzjHXPlO23r3xmvQvC2l22iftMRabYJstbXVZo4UyTtQB8DJ5OBxWF8OdH03VvF1++sCB4dPsbm9WK53+U7xjK7wgLFRncQASQuMGhS5lzLa1/wKcbNxfdL77nE0V3fie60C78HxSf2jolz4hhvvkOkadJaxvbFeQ6mGNCVYDBxnB5JrsdS0yxt/hafHEfhG3j1q8tI7eS3MERtreM5X7asGMLv2gDjAPOO5HKybYkrtI8jh0PUZ9AuNait92n20ywSzb1G12GVG3OTnHUDFZ9eqaH4ivYfgTrMqQaaWttStYUD6XbOpXYeXBjIduPvNlvevL55mubiSaQIHkYswjjVFBJzwqgAD2AAFO/vNdv8AJP8AUX2U/wCt2iOiiimIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAsXH+otf+uR/9Daq9WLj/AFFr/wBcj/6G1V6BhRRRQIKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooAKKKKACiiigAooooA2bO9n0+4E9o4SQAgMUDYz9QadNfzTptdYF5zmO3jQ/mqg0WIh8ySS5iMyRxltgfbuOQOT6c1eS0t9Q05biOFbWQXKQsI2ZlYN3wxJyPrXOalWXWL6aORJJh+8G2RhGoZx6FgMn8TWBXWz2tm93qFnFbCI2iOyTB2LMU/vZOOfYDFclV0yZBRRRWpAUUUUASW88lrcx3EDbJYnDo2AcEHIPNJLK807zStmR2LMcYyScmmUU7u1gstzQm1u/uI2WaVHLLsaQwp5jDpgvjcfxNRWep3VjHLHbunly43xyRLIrY6cMCKqUVXtJ35ru5PLG1rF631e8tUmSGSMRzPveNoUZd3YhSMA/TFJNq99canHqE05e6jKlZCo4K9OMYPSqVFP2k7JXegcsb3sTi7nW+F4H/fiTzd+B97Oc46dakGqXg+2Ym/4/f9f8o+fnPpxz6YqpRUqUkrJ/09x2TCt2y8Z69p1rZW9nf+XFYxzxW6+TGdizDEoyV5z75x2xWFRU7qxRtN4v1432mXi6jJHc6TbrbWcsSqhiiXOF+UDcPmIOc5BIORUeqeJdT1iBYLx7ZIQ/mGO0sobZWfpuYRIu48nk561k0UAerWnjxdM0/Vry98UW+sXF5prWkEMOmmG6kd0CBriUxjcEGeDJJk4+tcXZePPEWn2VpbWt9GFsQVtJXtIXmtwTkiOVkLoM9gwrnaKVtb/1/WodLf1/WhsReKtZh8WHxLHeY1czNObnyk++2cnbjb3PGMVS0/Vb7SdUi1HTbqS2vImLJNEcEE9fwIJBHQgkVUoppJbA9dzY1HxRqmqJHHdNaLGkom8q3sYIEdx/Eyxooc8n7wPU1aPj3xM2u3GsPqjNeXNubWYtFGY3hK7fLMZXZtx22479a52ilZBc1tG8TaroNvdW+nTRfZ7vb59vcW0VxFJtOVJSRWXIzwcZrNnma5uJJpAgeRizCONUUEnPCqAAPYAAVHRT8xBRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQBYuP9Ra/9cj/6G1V6sXH+otf+uR/9Daq9AwooooEFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAFFFFABRRRQAUUUUAf/9k=)

‑ fonction qui permet de récupérer le texte des balises XML

La fonction *recuperationText()* est une fonction qui prends une chaine de caractère en paramètre et renvoie une chaine de caractère en sortie. Décortiquons-la un peu plus la variable qu’elle prends en entrée est le chemin vers le dossier XML. Une amélioration possible de cette fonction serait via une interface graphique de demander à l’utilisateur ou serait le dossier XML car l’inconvénient d’enregistrer dans le code le chemin c’est qu’on ne peut pas le changer autrement qu’en le cherchant dans le code ou via un *input.*

Pour pouvoir extraire des données XML via python il faut utiliser la librairie *Etree* qui permet d’aller chercher le dossier XML et ensuite de l’exploiter via des fonctions comme *getRoot()*  qui renvoie un objet de type Root. Comme on le voit sur l’image on remplis une liste avec toute les balises *text[[2]](#footnote-2)* ensuite on transforme via la méthode *join()* la liste en string et on retourne un assez grand texte au format *string* avec dedans toutes nos pages exportées.

# Traitement des données : Première proposition, un système à base de règles

## Recherche de règles générales

L’extraction des noms et prénoms des tueurs est généralement assez simple parce que dans le premier dossier que l’on utilise et qui se nomme : *enSK.xml*. Ils se présentent sous cette forme :

« *Martha Rendell: killed three stepchildren with chloridric acid in 1907-08; last woman to be hanged in Western Australia* »

Ce qui nous permet de faire un algorithme qui dirait que derrière chaque puce la première Entitée Nommée représente le tueur. Il faut ensuite réfléchir à comment trouver ses crimes et il existe autant de moyens d’aborder ce sujet que de verbes pour designer un meurtre. En lisant plusieurs documents on a trouvé quelques verbes récurrents comme : *Poisoning, Assassinated, Demembred, Killed…* Une fois l’extraction de ces verbes est faite il faut voir si on peut déduire des règles générales.

On a donc notre mot cible qui est le verbe et l’on va donc s’intéresser aux mots autours. Cela nous a permis de déduire des règles comme :

- Apres un *who* on aura toujours le verbe *murdered* et un nombre de personne comme par exemple : *who murdered five people …*

- Aprèsun « of », on sait que cela concerne les victimes :

• Cela peut être un **chiffre**, en nombre ou en lettre comme par exemple : *poisoner of three individuals*

• Cela peut être un **mot-clé** : en Xml, ça ressemble à [[mot-clé]] : si le mot-clé peut être un nom commun (comme le mot prince), on peut tomber sur un nom propre (qui nous intéresse, car ça va être celui de la victime)

- Au lieu de « of », on peut tomber sur un mot de « viser » comme par exemple *perpetrated* ***against***

## Présentation des différentes fonctions du code

**Tri(doc)**: est une fonction qui prend en entrée un texte et qui ressort une liste qui contient les noms propres associées à leurs positions dans le texte.

**Temporel(doc)**: est une fonction qui prend en entrée un texte et va associer chaque entité nommée à un indice temporel.

**Localisation(doc)**: est une fonction qui prend en entrée un texte et va associer chaque entité nommée à un indice de lieu.

**Association(doc)**: est une fonction qui prend en entrée un texte et va associer le nom du tueur à ses victimes.

**Deduction1(doc1,doc2)**: est une fonction qui prend en entrée 2 textes et va garder les noms propres associés à une date/lieu suivant la liste des victimes.

## Implémentations des règles en python

Le but du programme **tri(doc)** est de reconnaître avant tout, les personnes qui ont été tué par le tueur : isoler seulement les noms propres ne suffit pas car certains peuvent ne pas être des victimes ou être des noms de bâtiments. C’est pourquoi, il faut commencer à partir des mots (noms communs et verbes) en relation avec le meurtre. On les mettra dans une liste (dans le programme, il est nommé « kill »).

On constate alors qu’il peut y en avoir beaucoup : avec un seul mot, on peut partir sur d’autres par « dérivations » (en ajoutant un suffixe par exemple) ; ce mot est nommé un lexème. Par exemple, avec le mot « kill », on peut obtenir « killing », « killer », « killed », etc. À noter que si le lexème peut être un verbe, on peut le dériver pour en faire un nom commun.

Afin de réduire efficacement la liste des mots en relation avec le meurtre, on y met seulement des mots basiques : lorsqu’on analyse le texte, on « réduit » si possible chaque mot lu en leur lexème (en supprimant les suffixes par exemple).

On remarque aussi que ce soit le lexème ou ses dérivations, ces derniers suivent les règles citées précédemment. De ce fait, se contenter des lexèmes simplifient le programme tout en gardent une certaine qualité de lecture.

De l’autre côté, il faut évidemment reconnaître les noms propres, mais aussi les regrouper : en rapport avec une des règles d’implémentation, après un mot en relation avec le meurtre, le mot « them » se rapport à plus d’une personne.

Or, si avec « him » ou « her », il suffit de se rapporter au dernier nom propre enregistré, pour « them », il faut savoir jusqu’à combien de noms propres enregistrés, il faut prendre. De ce fait, il faut regrouper des noms propres proches, entre eux. Après avoir lu un nom propre, le programme compte la distance entre ce mot, le dernier nom propre enregistré : s’ils sont assez proches, le mot est mis avec le dernier nom propre enregistré (dans une liste) ; sinon, le programme met ce mot dans un nouveau groupe (en créant une nouvelle liste). À noter qu’en absence d’une virgule ou de « and », le programme rallonge artificiellement la distance afin d’éviter tout confusion : un point provoque la séparation de deux groupes de noms propres entre eux.

Par ailleurs, tout ce qui se trouve entre les noms propres est ignoré : on sait que sur un mot en relation avec le meurtre, l’énumération de noms propres est logiquement terminée et le programme force donc une nouvelle séparation avec les prochains qu’il va rencontrer.

En conséquent, la liste qui va contenir tous les mots du texte est une liste de liste : les noms propres proches entre eux sont regroupés dans une liste ; afin de rendre la lecture de cette liste plus fluide, tous les mots (incluent les noms propres isolés), seront mis dans une liste (qui contient qu’un seul élément). De ce fait, une fois ce regroupement terminé, il suffit de lire cette liste, d’identifier que le mot en relation avec le meurtre, puis déduire avec ce qui suit, quel(s) noms propres y est/sont associés (et donc les mettre dans une liste qui contient logiquement les noms des victimes du tueur). À noter que le nom du tueur sera ignoré pour des raisons évidentes…

## Améliorations possibles

Nous avons proposé une solution qui est principalement lié à un fichier xml et ce qui pourrait intéressant c’est faire que notre programme marche pour n’importe quel fichier xml qui aurait dedans un tueur en série. Une autre chose qui nous à beaucoup fait réfléchir c’est la localisation on à pas trouvé de manière convaincante de l’exprimer vu qu’encore une fois notre travail repose sur un seul corpus.

On pourrait imaginer que la liste de tueurs que l’on collecte à partir d’une lettre, s’écrive dans un fichier et que par la suite quand on ouvre un nouveau document xml avec un tueurs la liste de tueurs que l’on a stocké dans un fichier nous aide à approfondir nos connaissances sur ce tueur. C’est-à-dire que nous utiliserions dans un premier temps *corpus.xml*  pour chercher tous les tueurs en série existant et dans un second temps on ouvrirait un fichier comme *Thomas\_Jeffries.xml* et que notre programme affine ses connaissances sur ce Thomas Jeffries à partir des connaissances qu’il à déjà et aussi des nouvelles qu’il reçoit.

# Deuxième proposition : un système à base d’extraction d’analyse sémantique et syntaxique

## Pourquoi une deuxième version ?

Nous avons voulu exploiter d’autres outils et concept vus en classe : les Entités Nommées et l’analyse sémantique. Aussi l’idée nous est venue d’utiliser des principes vus l’an dernier en TAL et en Automate et Grammaires et donc d’essayer d’analyser les phrases pour en tirer des arbres syntaxiques.

## Analyse sémantique :

A l’aide de Wordnet nous avons développés différents outils capables de tester si un mot faisait référence

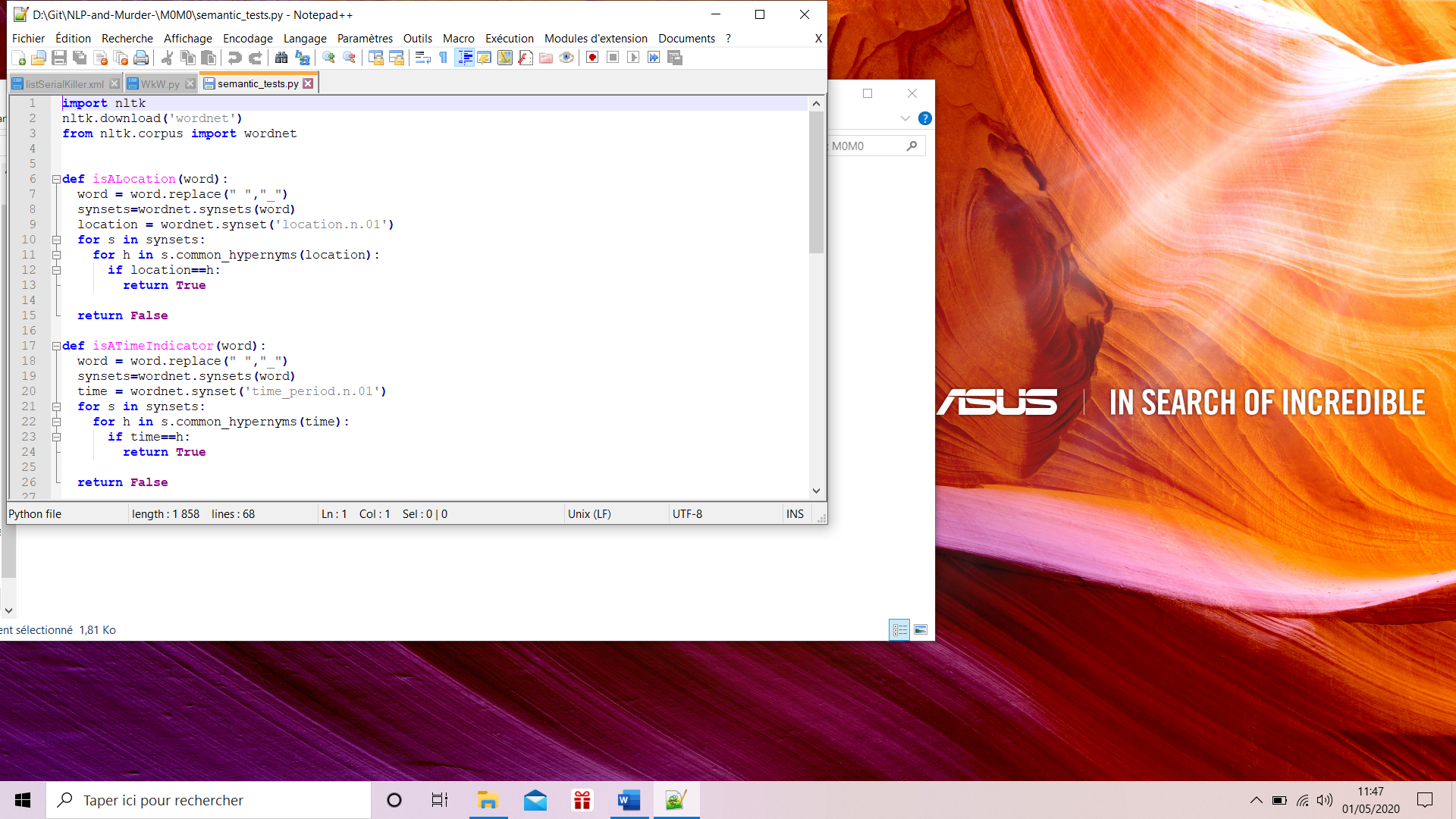
* à un lieu (ex : isALocation(‘Panama’) : True),
* à un meurtre (ex :isMurder(‘slaughter’) : True),
* à une période de temps (ex : isATimePeriod(‘December’) : True)
* et à une personne pour les noms communs mais pas les noms propres (ex : isAPerson(‘child’) : True) 

Figure 2 : Exemple de isALocation

Toutes ces fonctions procèdent de la même manière : On a au préalable récupéré un ou des synsets avec le sens que nous recherchions (ex : location = wordnet.synset(‘location.n.01’)).

On parcourt tous les sens du mot analysé et pour chacun de ces sens on parcourt tous les hyperonymes communs de ce sens et du ou des synsets que nous avions présélectionnés (ici dans l’exemple location).

Si le mot n’est pas un hyponyme du des mots (ici hyponyme de location, le mot n’est donc pas un lieu) que nous cherchons, alors le ou les synsets que nous avons présélectionnés n’apparaitront pas dans les hypernymes communs. (ex : ‘location’ n’apparaitra pas dans ses hypernymes communs avec ‘potato’). S’il s’agit d’un hyponyme on va retrouver ces synsets dans les hyperymes commun. (ex : ‘location’ apparaitra dans ses hypernymes communs avec ‘New\_York’).

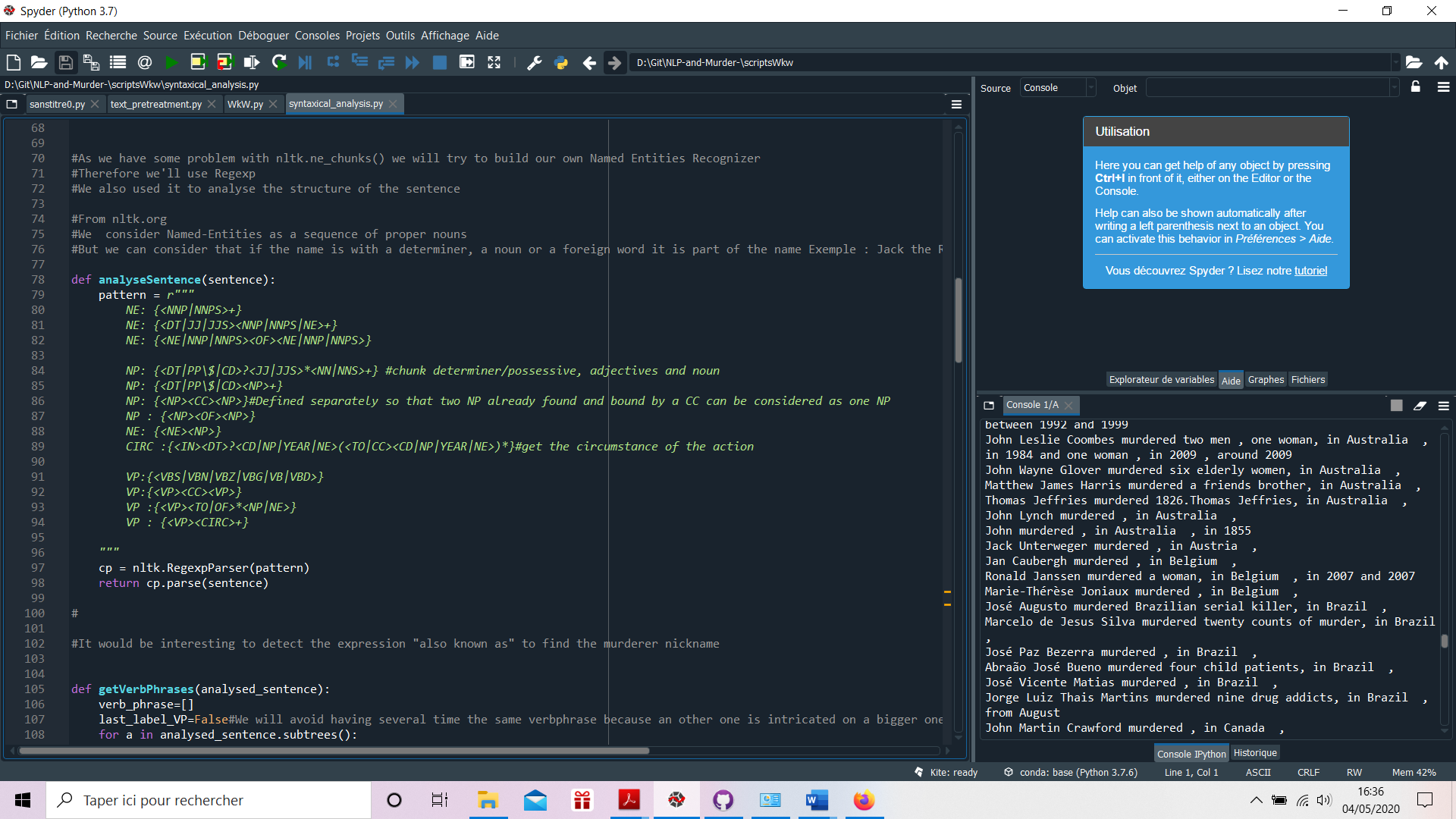
Remarque : pour isMurder il a fallu détecter les mots référant au suicide car ils avaient dans leurs hypernymes kill/killing.

## Entités Nommées et Analyse Syntaxique

Pour détecter les Entités Nommées deux choix s’offraient à nous : utiliser les ressources de NLTK ou celles de Stanford. Nous avons préféré utiliser celles de NLTK qui nécessitent moins d’installation préalable.

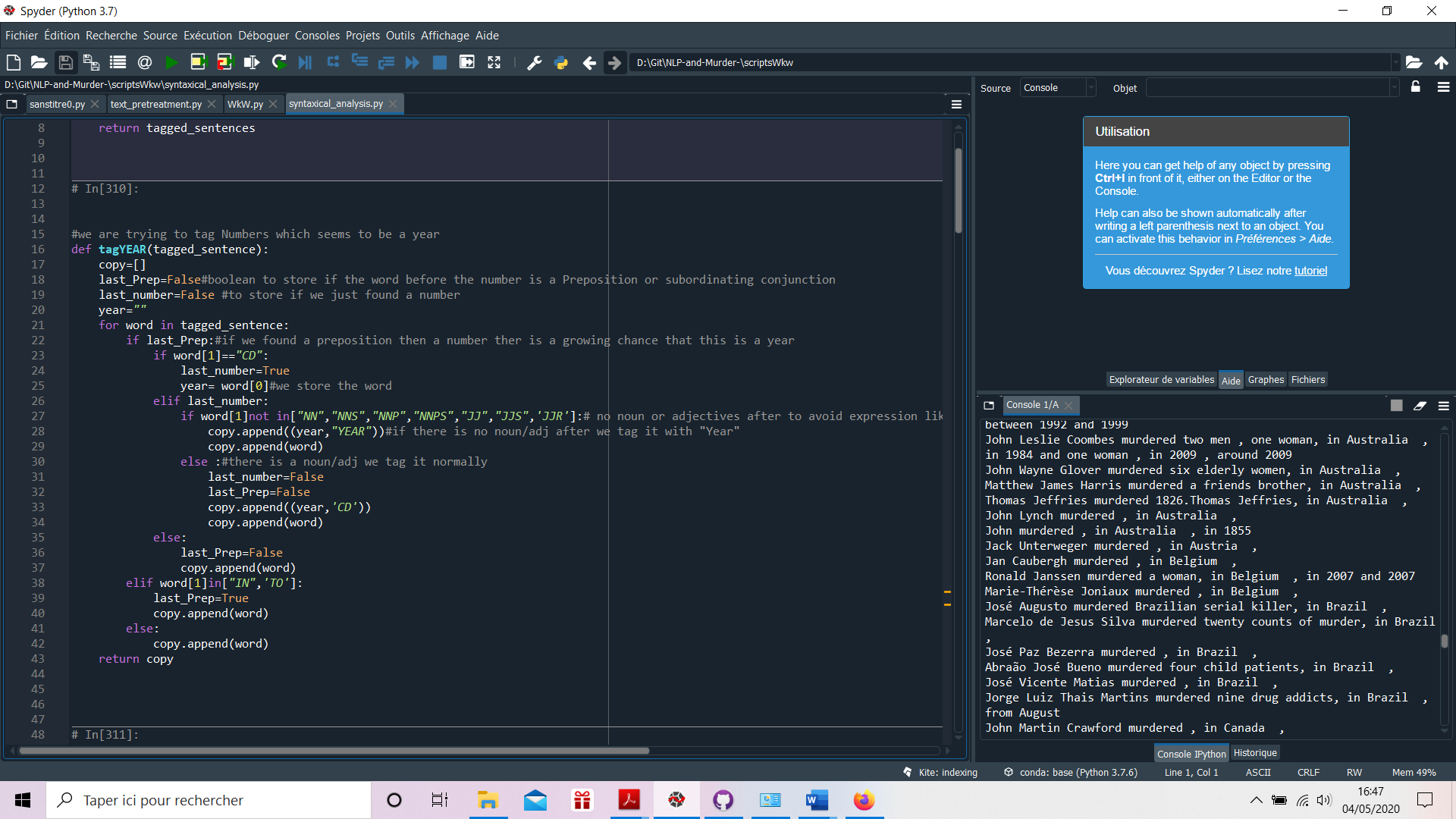
Après quelques essais avec la fonction ne \_chunk () qui permet de relever les entités nommées d’une phrase nous n’avons pas été satisfaits de ses résultats notamment à cause des imprécisions des étiquettes de la fonction pos\_tag () : ne\_chunk ne considérait globalement comme entités nommées que des suites de noms propres et donc si un mot d’une autre nature s’intercalait (imaginons on prénom étiqueté à tors comme un adjectif ou la liaison « de » dans le nom) alors on pouvait n’avoir que des informations partielles.

C’est pourquoi nous avons décidé à l’aide des expressions régulières de faire notre propre détecteur d’entités nommées mais pas que, puisque nous en avons profité pour analyser la structure grammaticale de la phrase pour en extraire :

* donc les Entités Nommées (NE)
* les syntagmes nominaux (NP pour noun phrase)
* les syntagmes verbaux (VP pour verb phrase)
* les compléments circonstanciels (CIRC)

Pour améliorer la précision de cet outil nous avons également créé des étiquettes complémentaires à celles du Penn Tree Bank qu’utilisent NLTK afin de détecter des usages particuliers posant problèmes :

* de/of/von… qui est récurrent dans les Entités Nommées (The Butcher of Quimper, Madame de Baudricourt…) donc nous avons créé un tag particulier pour ces expressions « OF » afin de les repérer.
* Les années : Nous avons cherché à repérer une partie des années avec des structures récurrentes « From NOMBRE to NOMBRE,» on étiquette ces nombres comme des années si cette structure n’est pas suivi d’un syntagme nominal (« from 20 to 30 persons ») .



## Analyse des Données

### Informations sur le(s) meurtre(s) :

Il s’agissait pour chaque phrase d’en recueillir les syntagmes verbaux ( Verbe + Objet + Circonstances). Ensuite parmi ces syntagmes verbaux il fallait ne garder que ceux comportant des mots du champ lexical du meurtre (en vérifiant mots par mots avec la fonction sémantique isMurder). La liste de ces syntagmes nous donnait donc un ensemble d’information sur les crimes du meurtrier. Cette démarche a ses limites pour les phrases où par exemple il n’y a pas de mots du champ lexical du meurtre mais malgré tout une description d’une façon de tuer (« a poussé du toit »).

### Victimes

On peut considérer qu’une victime est l’objet d’un syntagme verbal se référant au meurtre. On ne garde donc que les syntagmes nominaux qui ne sont pas des compléments circonstanciels dans lle syntagme verbal. Pour écarter les formes où le verbe est pas par exemple « comitted » et l’objet est donc « three murders » on analyse les objets comportant un mot référant à une personne (avec le test isAPerson) ou une entité nommée (un nom par exemple killed « Amanda Something »).

### Période du crime

De la même façon on récupère les compléments circonstanciels des syntagmes verbaux référant au meurtre. Parmi eux on repère ceux se référant à des indicateurs de temps avec l’étiquette ‘YEAR’ que nous avons créé et expliqué un peu plus tôt et avec un test repérant par exemple les mois, es jours (isATimeIndicator)

### Tueur

Pour repérer le tueur on part du principe que comme les données sont présentées « Nom : faits » si on récupère toutes les entités nommées en dehors des syntagmes verbaux et qu’on sélectionne la première, on aura le nom du tueur

## Structuration des Données

### Usage de dictionnaires et indexation par pays et meurtrier

Dans la source que nous avons choisi comme corpus les crimes sont présentés par pays. 

Figure 3 List of serial killers by countries, Wikipedia

Nous avons transformé notre texte d’abord en liste de phrases puis avons créé une entrée dans un dictionnaire pour chaque pays avec une liste des meurtres commis dans ce pays (cases[‘Afghanistan’]).

Cette démarche permet facilement d’avoir des informations sur le lieu du crime (au cas où l’analyse des circonstances comme pour les périodes de temps n’était pas suffisante)

Après quoi pour chaque phrase dans ces listes nous avons repéré le nom du tueur et avons transformé ces listes en dictionnaires avec pour clé ce tueur (cases[‘Afghanistan’][‘Abdullah Shah’]).

Ensuite pour structurer les données recueillies par l’analyse des phrases nous avons enfin transformé chacune des ces phrases en dictionnaires avec pour clés ‘victims’, ‘crime\_time’, ‘crime\_place’. Ce qui rendait ensuite l’accès aux informations assez simple (data[‘Afghanistan’][‘Abdullah Shah’][‘victims’]).

### Conclusion sur cette proposition

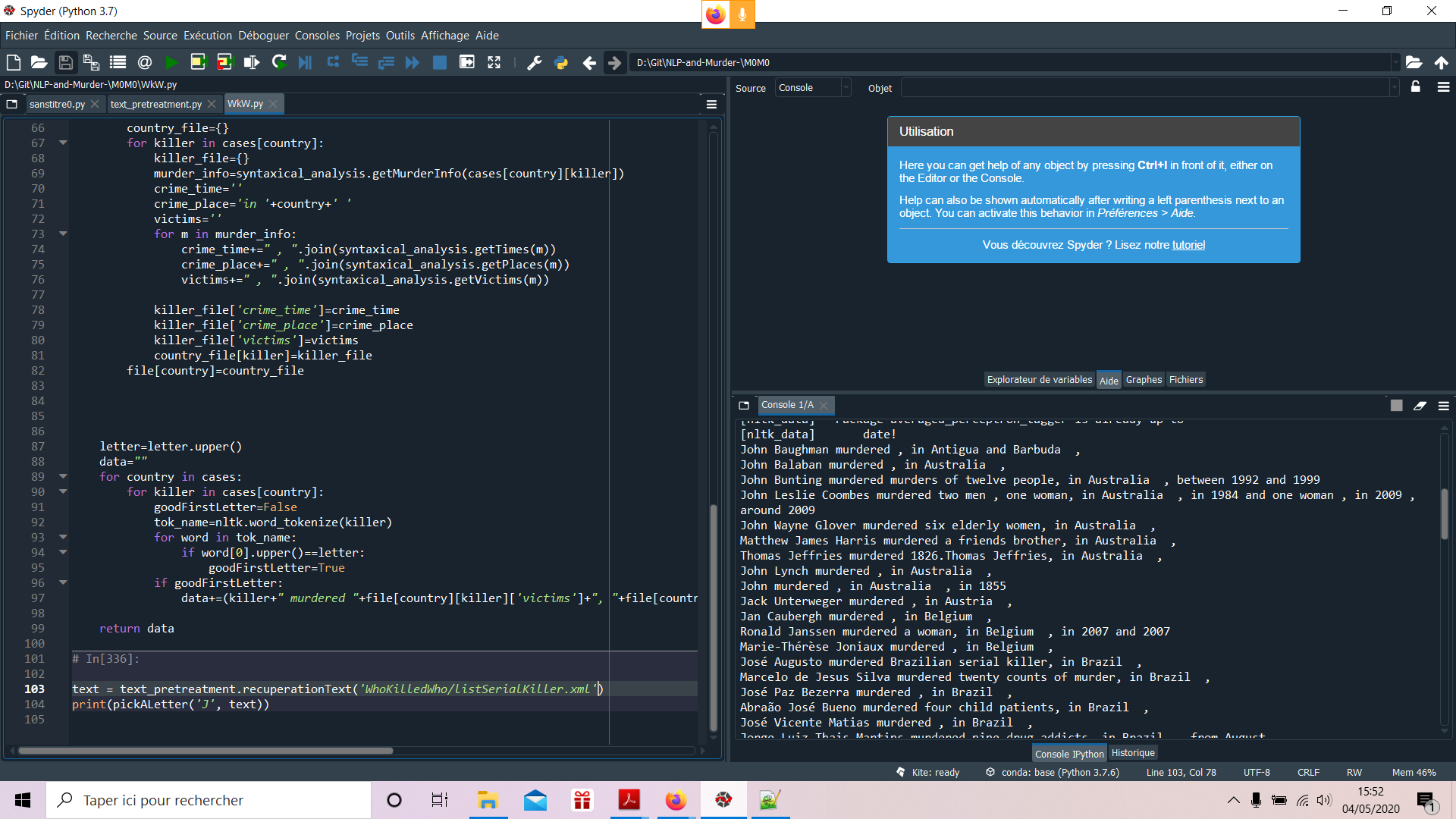


Figure 4 Résultat

Le résultat n’est pas parfait, la grammaire que nous avons implémentée ne représentant pas toujours par exemple la réalité syntaxique de la phrase, ou le pos-tagging comprenant les erreurs. Nous avons également pris des partis pour choisir où chercher les informations (syntagmes verbaux comprenant un mot en rapport au meurtre) mais nous aurions aussi pu trouver des informations dans les surnoms des tueurs (« Lodz Gay Killer ») notamment en repérant la structure « also known as ».

# Annexe

## La GUI

Nous avons décider de faire une partie graphique qui peut se lancer indépendamment de la partie en ligne de code pour pouvoir permettre à l’utilisateur d’avoir la possibilité d’importer des pages xml et d’ensuite de pouvoir les analyser via notre interface. Les fonctions restent les mêmes que pour le programme en ligne de code.

## Les différents scripts de la première version

Nous avons décider de faire plusieurs scripts python pour rendre le code plus lisible :

* **File.py**: c’est le script qui s’occupe de tous les traitements qui n’ont aucun rapport avec l’analyse du corpus. Dans ce script on va trouver les fonctions pour extraire le texte des balise xml, ainsi que des fonctions qui aideront l’interface graphique.
* **WhoKillWho5.py**: c’est le script qui va s’occuper du traitement et de l’analyse du corpus avec des fonctions que l’on a expliquées plus haut. On l’a nommé ainsi car c’est la cinquième version de notre script pour l’analyse de corpus. Il apporte les fonctions qui permettent de déterminer où s’est fait le meurtre.
* **wkwGUI.py** : c’est le script qui permet de lancer l’interface graphique.
* **Launcher.py :** c’est le script final, celui qui lie la partie graphique et la partie ligne de commande.

## Les scripts supplémentaires de la seconde version

* **Wkw.py :**  contient l’exécution globale de la recherche de meurtriers
* **Semantic\_tests.py**
* **Syntaxical\_analysis.py**
* **Text\_pretreatment.py :** récupération des données XML et épuration du texte de toutes ses balises et symboles superflus

# Conclusion

Nous avons rencontré beaucoup de difficultés pendant la réalisation du projet. Il faut savoir que notre projet est construit sur le document *corpus.xml* donc il arrive que sur un document autre que celui-ci notre programme ne fonctionne pas. Nous avons pu faire face à certaines petites difficultés comme dans les ambigüités pour des Entités Nommées (comme Bogota qui en plus d’être une capitale est un des noms de tueurs dans la liste).

Dans les solutions que nous avons apportées il y’a la suivante qui peut poser un problème c’est celle des noms propres composés. Imaginons que nous avons comme lettre un « D » et que notre programme se retrouve face à Cayetano Domingo Grossi. Dans cette situation là le programme va reconnaitre comme prénom Cayetano et comme nom Domingo Grossi. On a pris le parti de dire que si dans un nom composé on a la lettre cible donc ici « D » alors on le met dans notre liste de tueurs en série.

Cet exercice était assez intéressant car il nous a permis d’utiliser plusieurs bibliothèques python et différentes approches donc de nous familiariser avec les outils et concepts du traitement automatique des langues.

1. Source : <https://openclassrooms.com/fr/courses/1766341-structurez-vos-donnees-avec-xml/1766421-quest-ce-que-le-xml> [↑](#footnote-ref-1)
2. Le chemin *"{http://www.mediawiki.org/xml/export-0.10/}text"* fonctionne pour n’importe quel document il n’est pas spécifique au document *enSK.xml*. [↑](#footnote-ref-2)