## Simulation du Naming Game

#### Initialisation

```
In [ ]: from random import sample, choice
import matplotlib.pyplot as plt
from itertools import chain
from numpy import mean, array

In [ ]: # Ouverture du fichier contenant le dictionnaire français (22735 mots)
with open("liste_francais.txt", "r") as file :
    mots = file.readlines()
mots = [mot[:-1] for mot in mots]

# Inititalisation des variable de la simulation
def init(N):
    inventaire = { i: set() for i in range(N) }
    lexique = []
    return inventaire,lexique
```

#### Fonctions du modèle

```
In [ ]: # Pour inventer un mot on choisit un mot aléatoirement dans le dictionnaire
        def invente():
            return sample(mots, k=1)[0]
        # Modélisation d'une interaction entre un "speaker" et un "listener" conformément
        def interaction(inventaire,lexique):
            speaker,listener = sample(inventaire.keys(), k = 2)
            if not inventaire[speaker] : # inventaire vide
                nouveau_mot = invente()
                if nouveau mot not in lexique:
                    lexique.append(nouveau mot)
                inventaire[speaker].add(nouveau mot)
            intersection = inventaire[listener] & inventaire[speaker]
            if not intersection: # pas de mot en commun pour decrire l'objet
                inventaire[listener] = inventaire[speaker] | inventaire[listener]
                return 0 # Echec
                inventaire[speaker] = inventaire[listener] = intersection
                return 1 # Succès
        # On compte le nombre de mot distinct dans l'inventaire
        def nb mots distincs(inventaire):
            return len(set(list(chain(*[list(mot) for mot in list(inventaire.values())]))))
```

## **Plotting function**

```
ax.plot(x, val, color=color[var], label=var)
   ax.set(title= 'Evolution de la variable durant {} interactions entre {} agents
                ylabel= "variable",
                xlabel= 'Interactions')
   plt.legend()
   plt.show()
def afficher2(N, **Y): # Afficher des indicateurs phenoménologique (es, et, Nwtmax)
   color={ var:"#"+''.join([choice('0123456789ABCDEF') for i in range(6)]) for var
   fig, ax = plt.subplots()
   for var,val in Y.items():
     ax.plot(x, val, color=color[var], label=var)
     plt.yticks(val)
   ax.set(title= "Evolution de {} en fonction du nombre d'agents ".format("variab]
   ylabel= "variable",
   xlabel= 'N')
   plt.xticks(x)
   plt.grid()
   plt.legend()
   plt.show()
```

# Simulation et constructions des indicateurs phénoménologique

```
In [ ]: # Simulation pour un N et un I donné pour récupérer des variables d'intérêt
            def simulation(N,I):
                # Initialisation de la simulation
               inventaire,lexique = init(N)
                es_atteint = False
                es = 0
                succes = []
                mots inventés = []
                mots_distincts = []
                for i in range(I):
                    # On declenche une interaction et on met à jours les variables d'intérêt pe
                    interaction(inventaire, lexique)
                    mots inventés.append(len(lexique))
                    mots_distincts.append(nb_mots_distincs(inventaire))
                    # On cherche a detecter l'etat stationnaire
                    if not es_atteint and ( i >= 10 and mots_distincts[-1] == 1 and mots_dist
                        es atteint = True
                # indicateur phénoménologique caractéristiques du modèle pour un nombre d'agent
                nmi = mots_inventés[-1] # nombre de mots inventé au total
Loading [MathJax]/jax/output/CommonHTML/fonts/TeX/fontdata.js etat dit "transitoire" i.e : quand on atteint
```

```
afficher(N,I,Nwt = mots_inventés, Ndt=mots_distincts)
                return array(mots_distincts)
            # et des indicateurs phénoménologique
            def simulationbis(N,I):
                # Initialisation de la simulation
                inventaire,lexique = init(N)
                es_atteint = False
               es = 0
               mots_inventés = [0]
               mots_distincts = [0]
               for i in range(I-1):
                    # On declenche une interaction et on met à jours les variables d'intérêt pe
                    interaction(inventaire,lexique)
                    mots_inventés.append(len(lexique))
                    mots_distincts.append(nb_mots_distincs(inventaire))
                    # On cherche a detecter l'etat stationnaire
                    if not es_atteint and ( i >= 10 and mots_distincts[-1] == 1 and mots_dist
                        es_atteint = True
                        es = i
                # indicateur phénoménologique caractéristiques du modèle pour un nombre d'agent
                nmi = mots_inventés[-1] # nombre de mots inventé au total
                et = mots_inventés.index(nmi) # etat dit "transitoire" i.e : quand on atteint l
                return nmi, es, et
            # Simulation pour un N et un I ainsi qu'un paramètre p qui correspond à la mémoire
            def simulation2(N,I, p):
               # Initialisation
               inventaire,lexique = init(N)
                succes = [0 for _ in range(p)]
                taux_succes = [0 for _ in range(p)]
                for i in range(p,I):
                    succes.append(interaction(inventaire,lexique))
                    taux_succes.append(mean(succes[-p:]))
               # Affichage graphique (à enlever pour gagner en compléxité pour effectuer un mo
               \# x = list(range(I))
               # fig, ax = plt.subplots()
                # print(len(taux succes))
               # ax.plot(x, taux_succes)
                # ax.set(title= "Evolution du taux de succès sur les {} dernières interactions
                # ylabel= "taux de succès",
                # xlabel= 'interactions (temps)')
                # plt.xticks([0, et, es, I-1])
                                                taux_succes[et] , taux_succes[es], taux_succes[
Loading [MathJax]/jax/output/CommonHTML/fonts/TeX/fontdata.js
```

```
# plt.legend()
    # plt.show()
    return array(taux_succes)
def simulation3(N):
   nb_mots_inventes = []
   etat stationnaire = []
   etat_transition = []
   taux_succes_final = []
   ecart_et_es = []
   for n in N:
       nmi, es, et = simulation(n)
       nb_mots_inventes.append(nmi)
       etat_stationnaire.append(es)
       etat_transition.append(et)
       ecart_et_es.append(es-et)
    afficher2(N, et = etat_transition, es = etat_stationnaire, ecart = ecart_et_es)
```

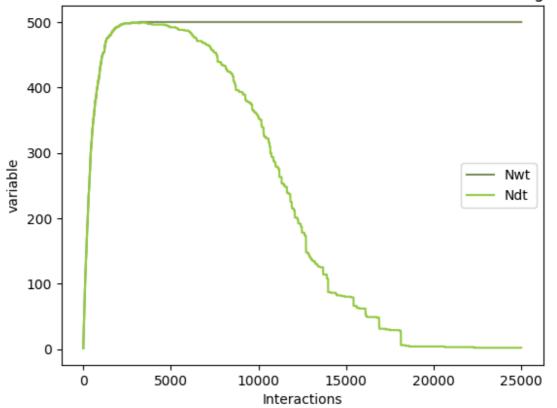
#### Simulation moyennée sur plusieurs executions

```
In [ ]: def grande_simulation(p,rep,N):
            I = 25*N
            \#ts = array([0.0 for _ in range(I)])
            ts = array([0.0 for _ in range(I)])
            for k in range(rep):
                #ts += simulation2(N, I, p)
                ts += simulation(N, I)
            ts /= rep
            x = list(range(I))
            fig, ax = plt.subplots()
            ax.plot(x, ts)
            ax.set(title= "Evolution du nombre de mots distincts en fonction temps pour {}
            ylabel= "Nombre de mots distincts",
            xlabel= 'interactions (temps)')
            plt.legend()
            plt.show()
```

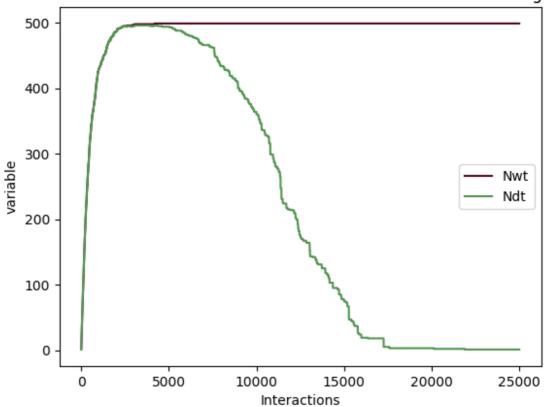
```
In [ ]: grande_simulation(1000, rep = 3, N= 1000)

C:\Users\Bilal\AppData\Local\Temp\ipykernel_9748\1615769403.py:7: DeprecationWarni
ng: Sampling from a set deprecated
since Python 3.9 and will be removed in a subsequent version.
    speaker,listener = sample(inventaire.keys(), k = 2)
```

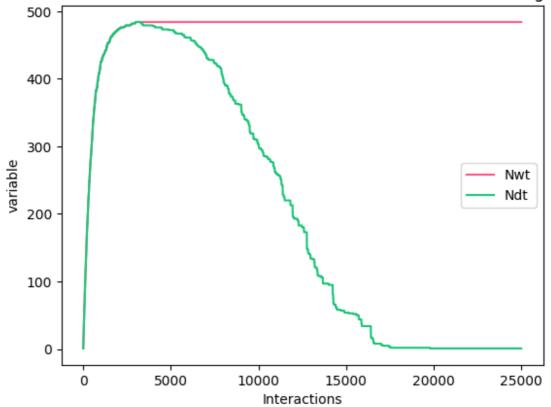
Evolution de la variable durant 25000 interactions entre 1000 agents



Evolution de la variable durant 25000 interactions entre 1000 agents



### Evolution de la variable durant 25000 interactions entre 1000 agents



No artists with labels found to put in legend. Note that artists whose label star t with an underscore are ignored when legend() is called with no argument.

Evolution du nombre de mots distincts en fonction temps pour 1000 agents moyenné sur 3 exécutions

