Brouillon_généalogie_rosier

September 22, 2023

```
[198]: #Import des modules utiles
       import numpy as np
       import pandas as pd
       import os
       import igraph as ig
       os.listdir()
[198]: ['.ipynb_checkpoints',
        'Pop2x_v2.csv',
        'DataGeno2x.csv',
        'Brouillon_généalogie_rosier.ipynb',
        'essai_4x.csv']
[105]: #Chargement des données et Preprocessing
       data1 = pd.read_csv('DataGeno2x.csv')
       data2 = pd.read_csv('Pop2x_v2.csv')
       data3 = pd.read_csv('essai_4x.csv')
       data1['1.1'] = np.arange(1,7) #relister la dernière colonne
       # Définir la colonne '1.1' comme indice
       data1 = data1.set index(data1.columns[-1])
       # Liste des noms de colonnes contenant des zéros
       colonnes_a_supprimer = [colonne for colonne in data1.columns if (data1[colonne]_
       == 0).all()]
       # Supprimez les colonnes contenant uniquement des zéros
       data1 = data1.drop(columns=colonnes_a_supprimer)
       data1.index.name = 'index'
       # Créez un dictionnaire de correspondance des noms de colonnes
```

```
'50': 'marqueur_2.0', '60': 'marqueur_2.1',
                         '100': 'marqueur_3.0', '100.1': 'marqueur_3.1',
                         '140': 'marqueur_4.0', '140.1': 'marqueur_4.1',
                        '1':'generation'}
       data1.rename(columns= nouveaux_noms, inplace=True)
       data1
[105]:
              marqueur_1.0 marqueur_1.1 marqueur_2.0 marqueur_2.1 marqueur_3.0 \
       index
       1
                        10
                                       20
                                                      60
                                                                    70
                                                                                  110
       2
                        30
                                                      60
                                                                    70
                                                                                  130
                                       30
       3
                        10
                                       40
                                                      80
                                                                    90
                                                                                  140
       4
                        10
                                       20
                                                      60
                                                                                  100
                                                                    60
       5
                        10
                                       20
                                                      70
                                                                    90
                                                                                  110
                        10
                                       10
                                                      60
                                                                    60
                                                                                  100
              marqueur_3.1 marqueur_4.0 marqueur_4.1 generation
       index
       1
                       110
                                      150
                                                     160
                                                                   1
       2
                       130
                                      150
                                                     160
                                                                   1
                       140
                                      150
                                                     150
                                                                   1
       3
       4
                                                                   2
                       110
                                      140
                                                     160
       5
                                                                   2
                       140
                                      150
                                                     150
                       110
                                      140
                                                     160
                                                                   3
[106]: # Générer les enfants virtuels à l'aide de deux parents pour un marqueur donné
       def generEnf_Enf(P1,P2,m):
           #P1 et P2 sont des int associés à l'indice des parents
           #m est est un entier compris entre 1 et 4 car il y a 4 caractéristiques
           P1_a,P1_b =data1.loc[P1,[f'marqueur_{m}.0',f'marqueur_{m}.1']]
           #permet de stocker les allèles du parent 1 sur le marqueur m
           P2_a,P2_b =data1.loc[P2,[f'marqueur_{m}.0',f'marqueur_{m}.1']]
           #permet de stocker les allèles du parent 2 sur le marqueur m
           return np.array([[P1_a,P2_a],[P1_a,P2_b],[P1_b,P2_a],[P1_b,P2_b]])
       generEnf_Enf(1,1,1)
[106]: array([[10, 10],
              [10, 20],
              [20, 10],
              [20, 20]])
```

nouveaux_noms = {'10':'marqueur_1.0','10.1':'marqueur_1.1',

```
[107]: # donner pour un marqueur donné et une liste d'enfants virtuels pour un couple
        ⇔de parent
       #le nombre de fois ou l'enfant réel apparaît.
       def compteEnf_virt_reel(P1,P2,E,m):
           #m est est un entier compris entre 1 et 4
           # E est un entier pour une ligne donnée
           E_virt = generEnf_Enf(P1,P2,m)
           #liste des enfants virtuel
           E_a,E_b =data1.loc[E,[f'marqueur_{m}.0',f'marqueur_{m}.1']]
           #E_a et E_b permet de stocker les allèles de l'enfant sur le marqueur m
           c = 0 \# c est un compteur
           for i in range(4): #Se déplacer sur les 4 cas possibles de la liste
               # Tester si la configuration enfant est présente dans la liste \tilde{a}_{\sqcup}
        ⇒permutation près
               if list(E_virt[i,:]) == [E_a,E_b] or list(E_virt[i,:]) == [E_b,E_a]:
                   #list(E_virt[i,:]) convertir en liste tester l'égalité
                   c+=1 #incrémante d'un si vrai
                   #Permet de faire des affichages pour mieux comprendre
                   ""print(E\_virt[i,:], [E\_a,E\_b], list(E\_virt[i,:]) == [E\_a,E\_b])
                   print('et')
                   print(E\_virt[i,:], [E\_b,E\_a], list(E\_virt[i,:]) == [E\_b,E\_a])'''
           return c# nb de cas de ressemblance sur les 4 possibles
       compteEnf_virt_reel(1,1,4,1)
```

[107]: 2

```
[138]: def Proba_Par_Enf(P1,P2,E):
    p=0
    I = range(1,7)
    if (P1 not in I) or (P2 not in I) or (E not in I):
        raise ValueError("les index rentrés ne sont pas bons")
    elif (data1.iloc[P1-1]['generation'] >= data1.iloc[E-1]['generation']) or_u
        (data1.iloc[P2-1]['generation'] >= data1.iloc[E-1]['generation']):
        # les indices python commence à 0 et non à 1, donc on abaise tout de 1
        return p
    else:
        for m in range(1,5):
            p+= compteEnf_virt_reel(P1,P2,E,m)/4
```

```
return p/4

#Un exemple
Proba_Par_Enf(1,1,4)
```

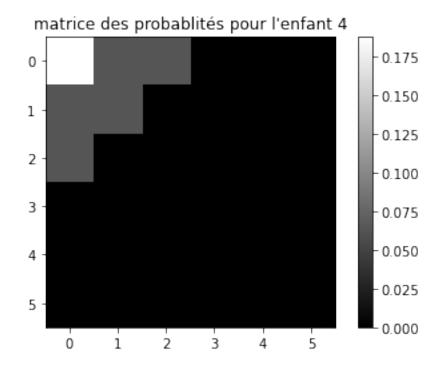
[138]: 0.1875

```
[192]: import matplotlib.pyplot as plt

def Matrix_Proba(E):
    n= len(data1)
    Matrix = np.zeros((n,n))
    for i in range(n):
        for j in range(n):
            Matrix[i,j] = Proba_Par_Enf(i+1,j+1,E)
    return Matrix

plt.imshow(Matrix_Proba(4),cmap='gray')
    plt.colorbar()
    plt.title("matrice des probablités pour l'enfant 4")
```

[192]: Text(0.5, 1.0, "matrice des probablités pour l'enfant 4")



```
[225]: def Recup_Parents_max(E):
           M = Matrix_Proba(E)
           P1, P2 = np.unravel_index(np.argmax(M), M.shape)
           return [E,P1+1,P2+1,-np.log(M.max())]
       Liste_pedigree = []
       for e in range(4,7):
           Liste_pedigree.append(Recup_Parents_max(e))
       Liste_pedigree
[225]: [[4, 1, 1, 1.6739764335716716],
        [5, 1, 3, 0.6931471805599453],
        [6, 4, 4, 0.5753641449035618]]
[267]: n = len(data1)
       # Créez un graphe non orienté vide
       g = ig.Graph(directed = True)
       # Spécifiez un nom pour chaque nœud
       node_names = [f'variété {i+1}' for i in range(n) ]
       # Ajoutez 6 noeuds à l'arbre
       g.add_vertices(len(node_names))
       # Ajoutez des arêtes pour connecter les noeuds et former un arbre
       for i in range(len(Liste_pedigree)):
           a,b,c = Liste_pedigree[i][0]-1, Liste_pedigree[i][1]-1,Liste_pedigree[i][2]_
        →-1
           g.add_edges([(b, a),(c,a)])
           # Par exemple, pour créer deux branche avec les flèches qui vont bien
       #layout = q.layout('circle')
       ig.plot(g,vertex_label=node_names)#, bbox=(350,500))
```

[267]:

