

Modelação Numérica 2017

Aula 21, 10/Maio

- Estimativa de parâmetros e optimização: Algoritmo genético.

<http://modnum.ucs.ciencias.ulisboa.pt>

Algoritmo genético

- Neste algoritmo utilizam-se conceitos da **genética** para resolver um problema de otimização.
- Cada iteração do algoritmo simula **uma nova geração** numa população de organismos em que existe **diversidade genética**.
- A **diversidade é produzida no início**, de forma aleatória, e **reforçada em cada geração com mutação**.
- A transição entre gerações inclui:
 1. **Seleção** do indivíduo com melhor desempenho (menor função de custo).
 2. **Eliminação** do pior elemento.
 3. **Cruzamento aleatório** para produzir os novos (N-2) membros.
 4. Introdução de um (ou mais) **mutantes**.

Algoritmo genético

- Como realizar a **mutação**?
 - Escolher um **novo elemento aleatoriamente** (= ao início)
 - **Perturbar um membro da geração anterior** por uma “pequena” perturbação (perturbar o melhor?)
- Como selecionar os progenitores?
 - **Aleatoriamente** (impedir autocruzamentos)
 - Na proporção inversa da função de custo: **os “melhores” têm mais descendentes**
- Como acasalar?
 - **Média aritmética** dos parâmetros
 - **Média pesada**

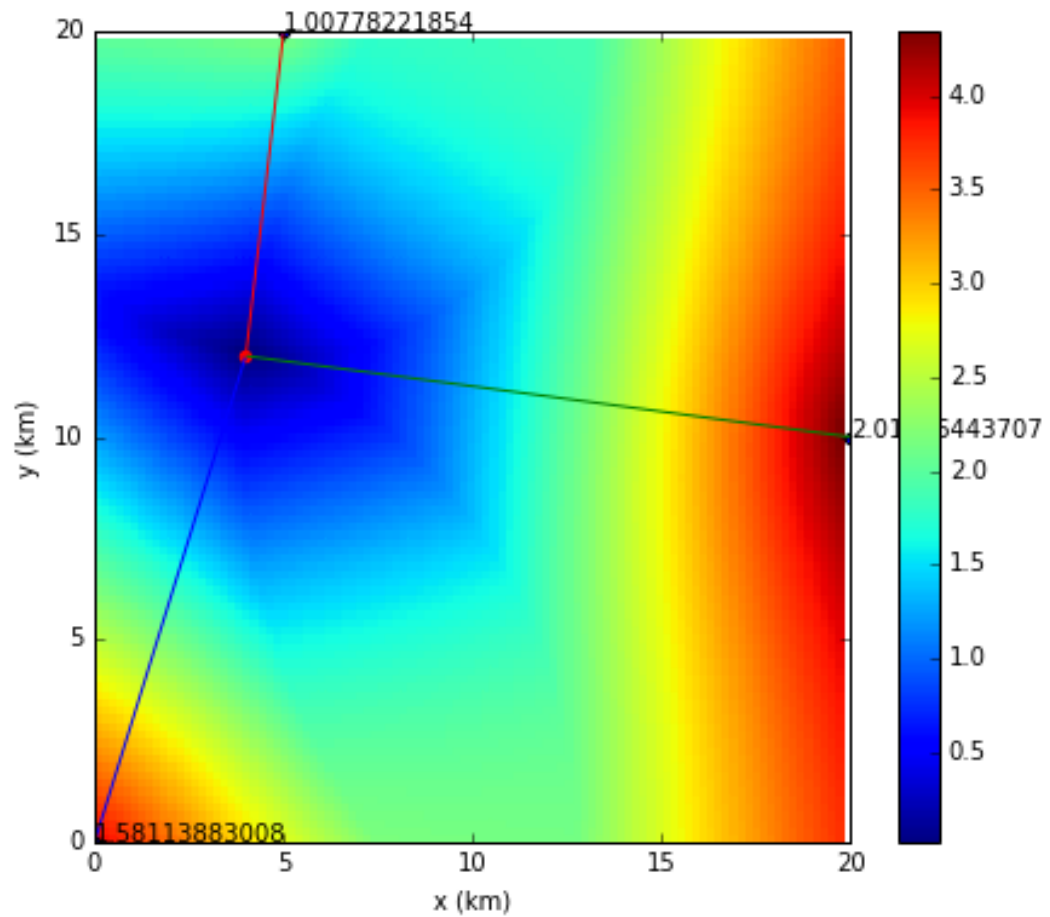
... Não existe uma teoria para nos ajudar.

Parâmetros ajustáveis

- Domínio da solução (mínimo e máximo de cada parâmetro a ajustar/ otimizar)
- Dimensão da população ($\sim 10 \times$ Número de variáveis a ajustar)
- Critérios de paragem:
 - Número de gerações (Número máximo de iterações)
 - Target para a função de custo J (se for conhecido)

Problema

- Localizar uma fonte sísmica em 2 dimensões (x,y) com velocidade constante.



```

import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# %%
plt.rcParams['figure.figsize'] = 10, 6

##### Função Optimize

def optimize_gen():
    global firstcall          # variáveis globais
    global mut1, mut2, mutant
    global xmin, xmax, ymin, ymax

    firstcall=0;

    outITER=10;              # write output
    maxPOP=50;               # maximum size of population
    maxGEN=100;              # maximum number of generations
    Jmin=1e-20;              # custo mínimo (critério de paragem)

    # inicializa a função de custo
    iniCOST();

    # domínio espacial
    xmin=0.;xmax=20000.;
    ymin=0.;ymax=20000.;
    vmin=np.array([xmin,ymin]);
    vmax=np.array([xmax,ymax]);

    # mutações
    mut1=1;                  # mutação local
    mut2=0;                  # mutação global
    mutRANGE=0.1;           # amplitude da mutação local (em fracção do domínio)
    mutant=(vmax-vmin)*mutRANGE; # amplitude da mutação local

```

```
[V,J,kGEN]=optim(vmin,vmax,Jmin,maxGEN,maxPOP,outITER);
print(V,J)

plotCOST(xmin,xmax,ymin,ymax,V[0],V[1]);
plt.title(u'No Gerações:' +str(maxGEN)+' Pop:' +str(maxPOP)+' MutantRG:' +str(mutRANGE)+'@'+str
```

```
### Problema directo: calcular tempos de chegada às estações
```

```
def iniCOST():
    global xE, yE, tE          # observations
    global cs                  # constants (velocidade da propagação das ondas)
    global xF, yF

    cs=8000;
    xF=4000; yF=12000;        # fonte
    xE=np.array([0,20000,5000])
    yE=np.array([0,10000,20000])
    distE=np.sqrt((xF-xE)**2+(yF-yE)**2)
    tE=distE/cs;
```

```

# %% Função de custo

def cost(V):
    global xE, yE, tE      # observations
    global cs              # constantes

    if len(V.shape)==2:
        n=V.shape;
        num=n[1]
    else:
        num=1

    custo=np.zeros(num);

    for k in range(num):
        if len(V.shape)==2:
            X=V[0,k];
            Y=V[1,k];      # parameters to optimize
        else:
            X=V[0];
            Y=V[1];      # parameters to optimize

        dist=np.sqrt((X-xE)**2+(Y-yE)**2);
        erro=dist/cs-tE;
        custo[k]=np.sum(np.abs(erro));
    return custo

```



```
### Optimizaçã
```

```
def optim(vmin, vmax, Jmin, maxGEN, maxPOP, outITER):
```

```
    global mut1, mut2, mutant, P  
    global xmin,xmax,ymin,ymax
```

```
    ndim = len(vmin)  
    P = np.zeros([ndim,maxPOP]);  
    for iP in range(maxPOP):  
        P[:,iP]= vmin + (vmax-vmin)*np.random.rand(ndim);      # população inicial (aleatória)  
    JP=cost(P)
```

```
# ordena (melhor primeiro)  
    JS=np.sort(JP);  
    IS=np.argsort(JP);
```

```
# actualiza o melhor membro  
    J=JS[0];          # custo  
    V=P[:,IS[0]];    # população  
    bestJ=J;  
    bestV=V;
```

```
# inicialização dos índices de contagem  
    iGEN=0;  
    kGEN=1;
```

```
# ciclo que corre as várias gerações  
    while iGEN<maxGEN and J>Jmin:  
        print(iGEN,J)
```

```
        P[:,0]=V;          # save best
```

```
# escolha dos progenitors  
    for iP in range(1,maxPOP):  
        # escolher dois índices aleatórios para os progenitores a seleccionar
```

```

# escolha dos progenitores
for iP in range(1,maxPOP):
    # escolher dois índices aleatórios para os progenitores a seleccionar
    rr1=int(np.ceil(np.random.rand()*(maxPOP-1))); # maxPOP-1 potenciais progenitores
    rr2=int(np.ceil(np.random.rand()*(maxPOP-1)));
    while rr1==rr2:
        rr2=np.ceil(np.random.rand()*(maxPOP-1));

    # acasalamento
    P[:,iP] = 0.5*P[:,int(IS[rr1])] + 0.5*P[:,int(IS[rr2])];

# mutante próximo do melhor
if mut1:
    Pmut = V + np.random.rand(ndim);
    while (Pmut<vmin).all() or (Pmut>vmax).all():
        Pmut = V + np.random.rand(ndim);
    P[:,maxPOP-2] = Pmut

# mutante global
if mut2:
    P[:,maxPOP-1] = vmin + (vmax-vmin)*np.random.rand(ndim);

# custo da nova população
JP=cost(P);

# ordena (melhor primeiro)
JS=np.sort(JP);
IS=np.argsort(JP);

# actualiza o melhor membro
J=JS[0];
V=P[:,IS[0]];

# actualiza a geração
iGEN=iGEN+1;

```

```

if J<bestJ:
    bestJ=J;
    bestV=V;
    kGEN=iGEN;

# if iGEN==1 or np.mod(iGEN,outITER)==0:
if iGEN in [1,2,3,4,5,10]+range(10,maxGEN,10):
    print('iGEN='+str(iGEN) +' kGEN='+str(kGEN)+' J='+str(np.log(J))+' V='+str(V)+' bestV

    plotCOST(xmin,xmax,ymin,ymax,V[0],V[1]);
    plt.title(u'No Gerações:'+str(iGEN)+' Pop:'+str(maxPOP)+' Mutant:'+str(mutant)+'@'+str
    plt.savefig('p2-gen-igen'+str(iGEN)+'.png')

return [V, J, kGEN]

```

```
#%% plot
```

```
def plotCOST(xmin,xmax,ymin,ymax,X,Y):  
    global firstcall, P  
    global xx,yy,CC  
    global xF, yF  
    global xE, yE, tE
```

```
    if firstcall == 0:  
        firstcall=1;
```

```
    nx=101;ny=101;  
    xx=np.zeros([nx,ny]);  
    yy=np.zeros([nx,ny]);  
    CC=np.zeros([nx,ny]);
```

```
    x=np.arange(xmin,xmax,(xmax-xmin)/nx)  
    y=np.arange(ymin,ymax,(ymax-ymin)/ny)
```

```
    for ix in range(nx):  
        for iy in range(ny):  
            xx[ix,iy]=x[ix];  
            yy[ix,iy]=y[iy];  
            CC[ix,iy]=cost(np.array([x[ix], y[iy]]));
```

```
#%% Plot
```

```
plt.rcParams['figure.figsize'] = 7,6  
plt.close()
```

```
plt.pcolor(xx/1e3,yy/1e3,CC)           # matriz dos tempos de propagação  
plt.colorbar()  
plt.scatter(xF/1e3,yF/1e3, color='r'); # fonte
```

```
# estações
for iE in range(len(xE)):
    plt.plot([xE[iE]/1000, xF/1000], [yE[iE]/1000, yF/1000])
    plt.scatter(xE[iE]/1e3, yE[iE]/1e3)
    plt.text(xE[iE]/1e3, yE[iE]/1e3, str(tE[iE]))

plt.xlabel('x (km)')
plt.ylabel('y (km)')
plt.xlim(np.array([xmin, xmax])/1e3)
plt.ylim(np.array([ymin, ymax])/1e3)

plt.savefig('p1-TempoPropagacao.png')

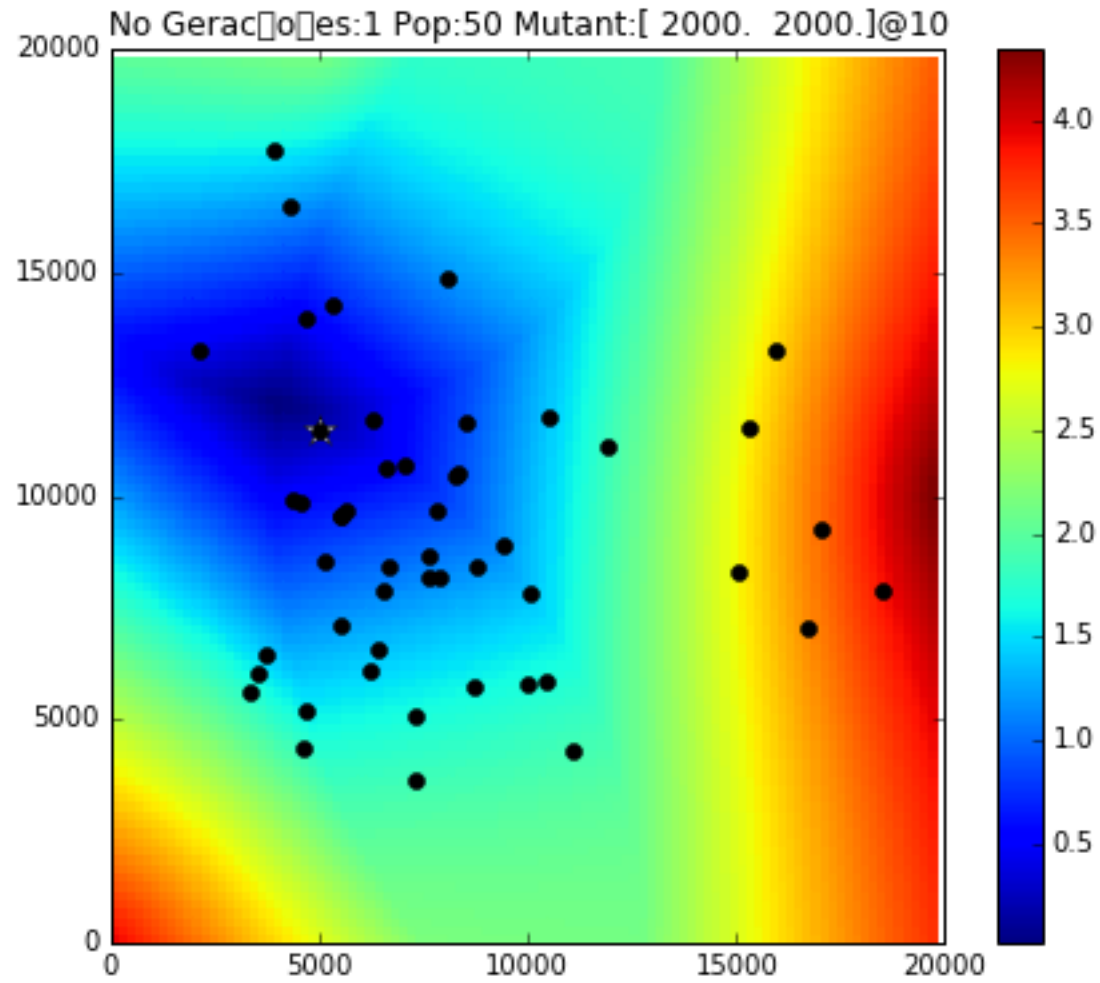
plt.rcParams['figure.figsize'] = 7,6
plt.close()

plt.pcolor(xx,yy,CC)
plt.colorbar()
plt.plot(X,Y, '*', markersize=12, markerfacecolor='white');
plt.plot(P[0,:],P[1,:], 'o', markersize=6, markerfacecolor='black');
```

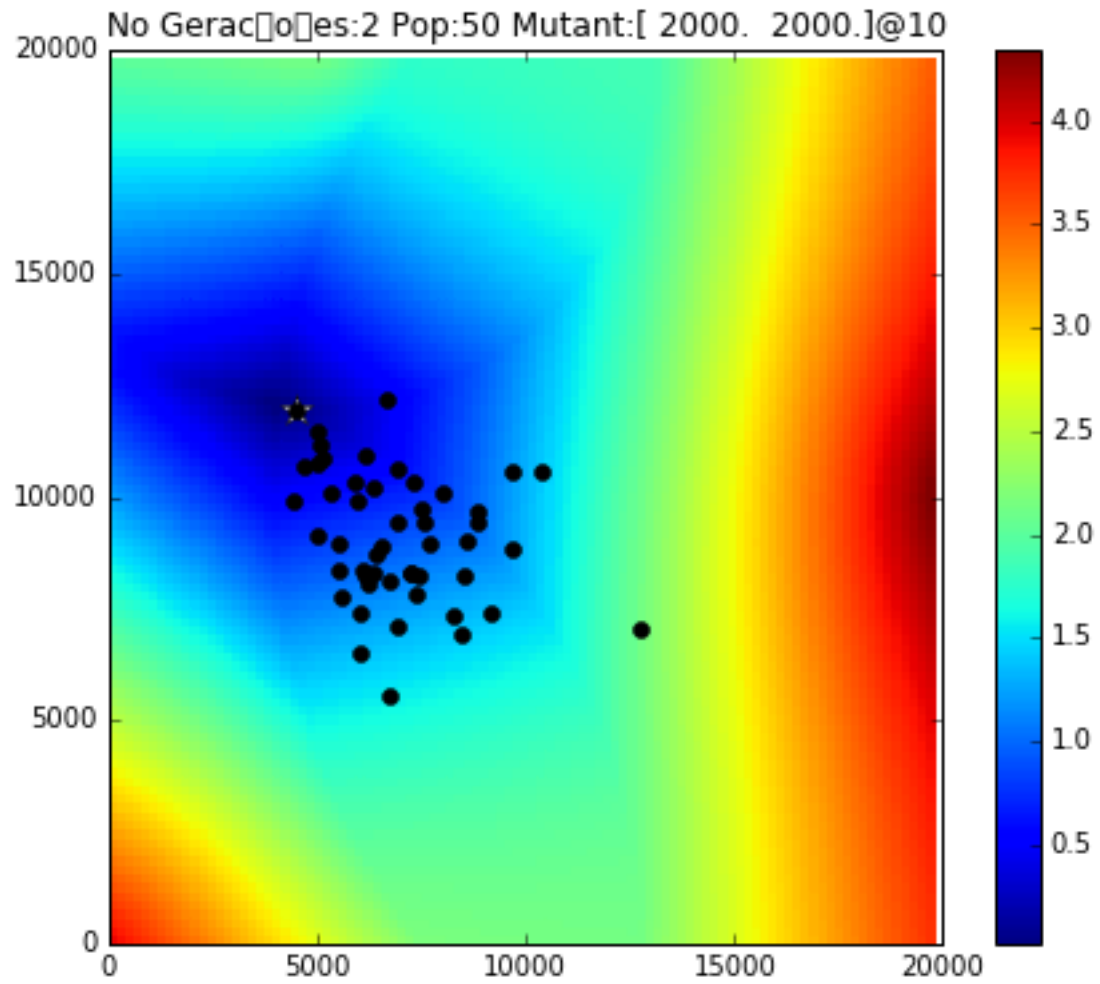
#%% Run

```
optimize_gen()
```

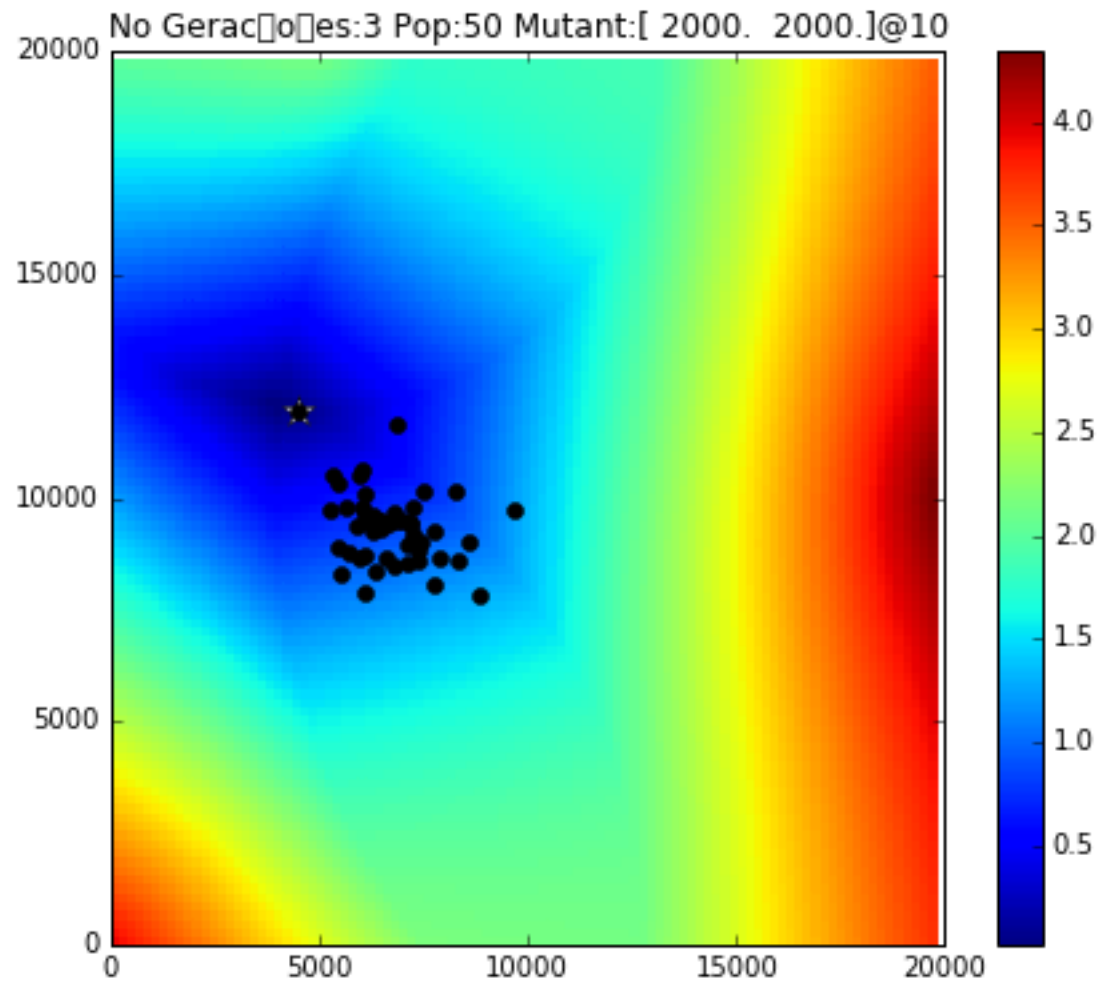
Exemplo:



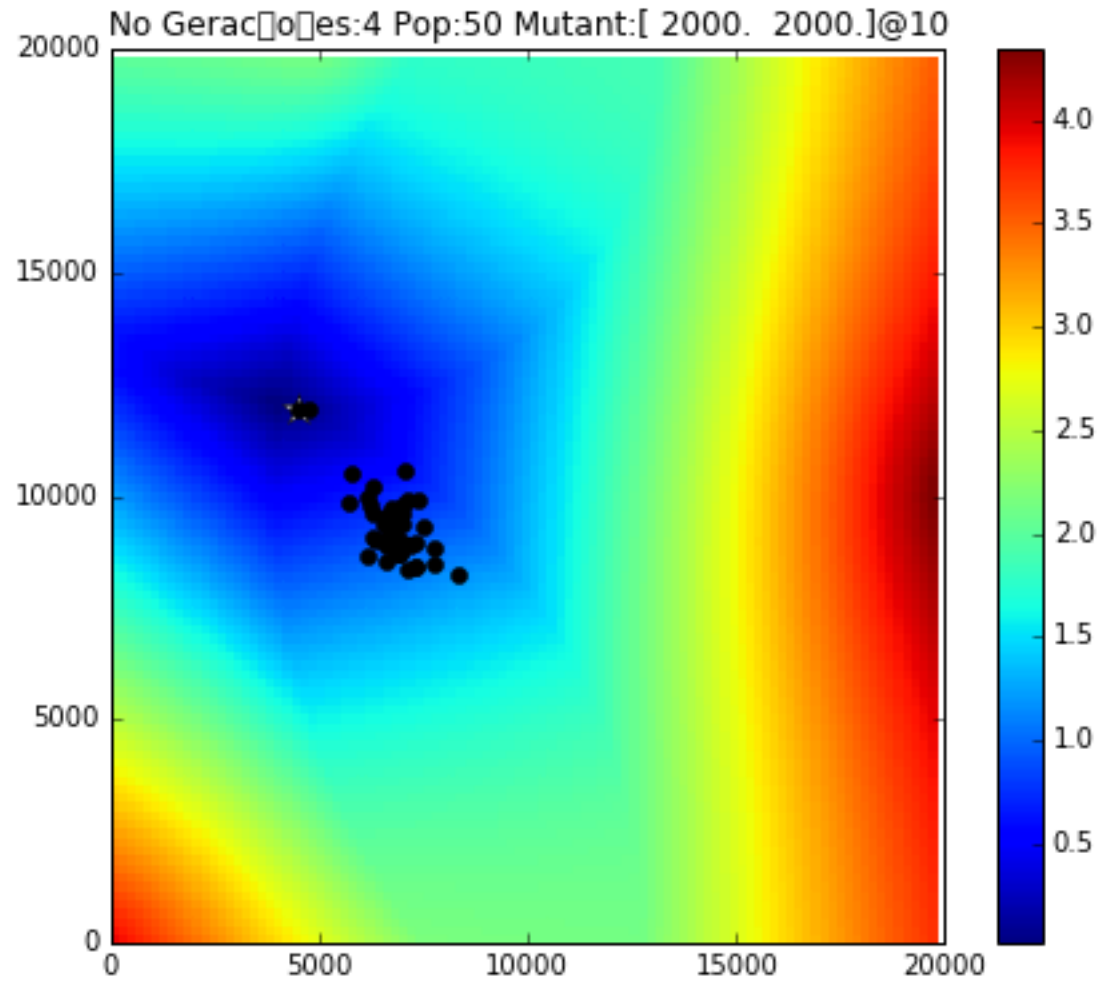
Exemplo:



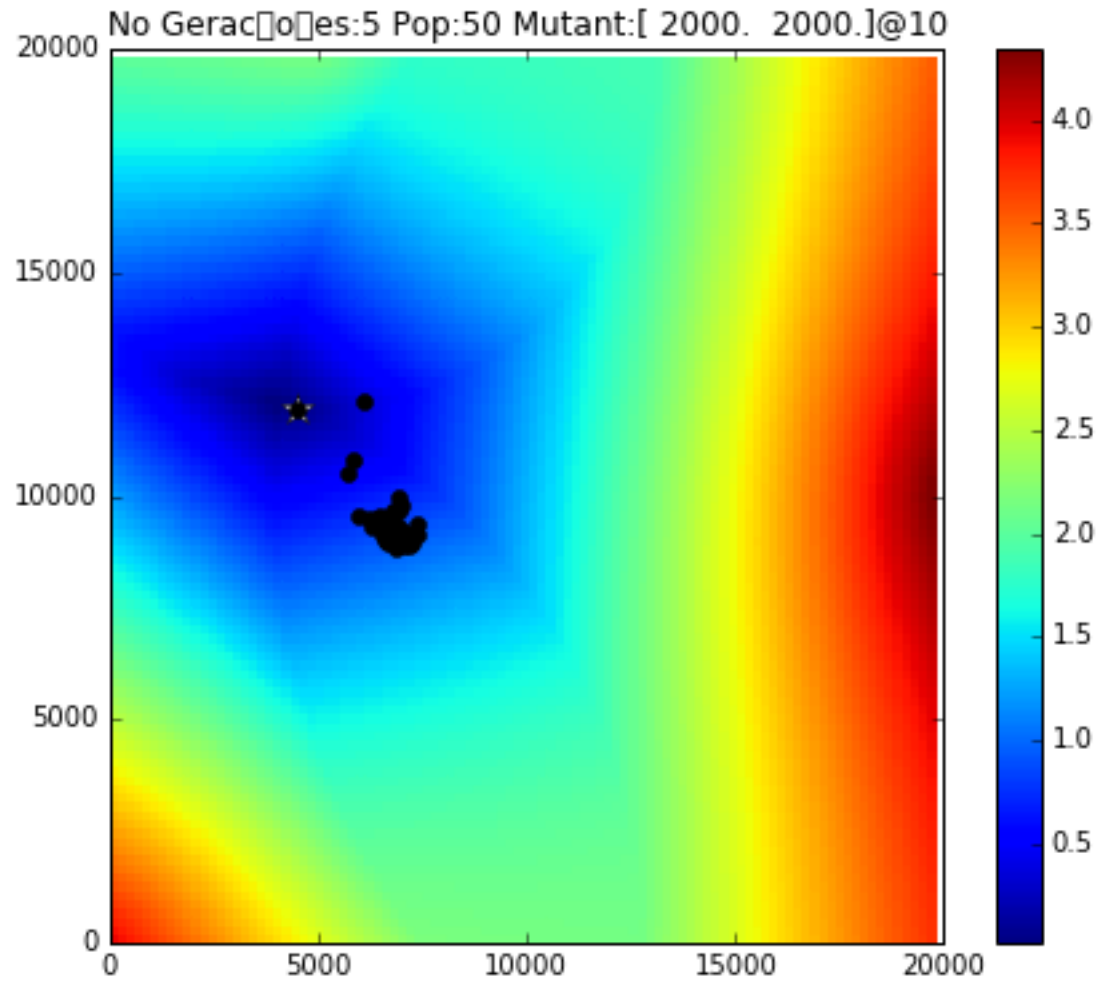
Exemplo:



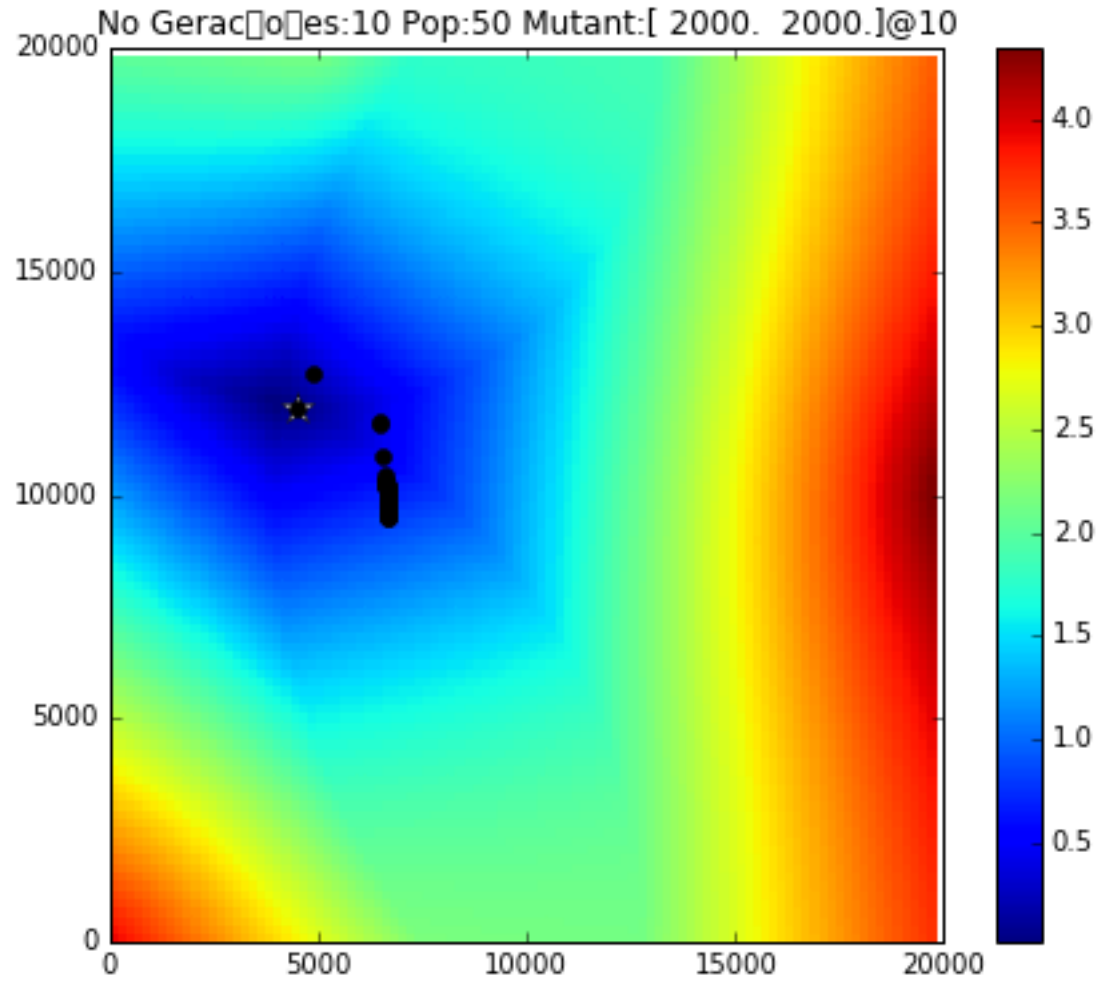
Exemplo:



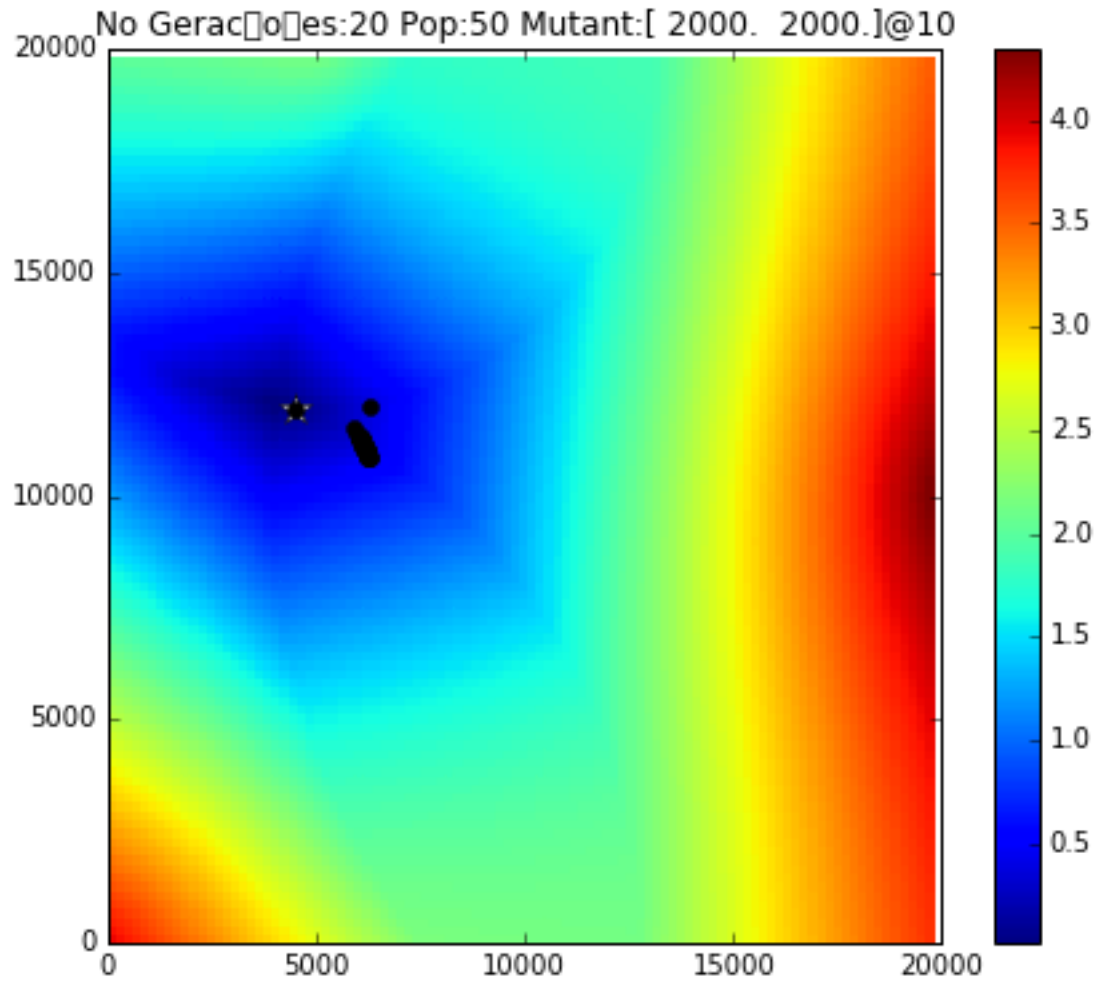
Exemplo:



Exemplo:



Exemplo:



Exemplo:

