Projeto Final: Simulação de Antena Inteligente Utilizando Algoritmo Genético Aplicado a Comunicações Móveis

EN 2620 – Comunicações Móveis Universidade Federal do ABC

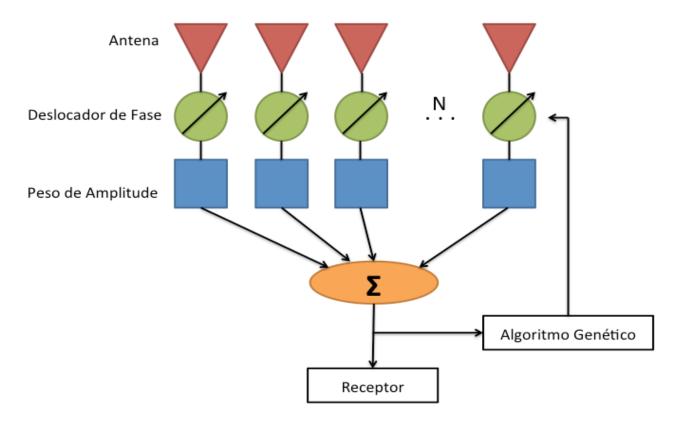
Docente

Prof. Dr. Ivan Roberto Santana Casella

Discentes

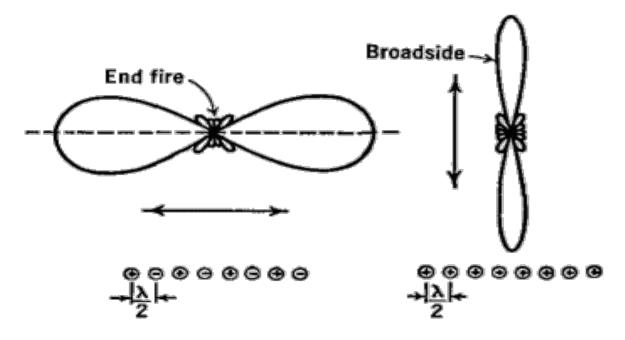
Luis Felipe Pellegrini Meloni

Antena Inteligente



A antenna inteligente proposta neste projeto segue a estrutura da figura acima. Alterando a fase do sinal transmitido para cada elemento que compõe o arranjo da antena inteligente, é possível direcionar uma feixe na direcao em que se deseja realizar a comunicação (link MS-BS).

Antena Inteligente



Esta figura demonstra a influencia da fase em um arranjo linear de antenas isotrópicas. No caso em que o sinal chega igual em todas as antenas, temos o que é chamado de *Braodside* e se o sinal for alternado em fase em cada antenas temos o que é chamado de *End Fire*.

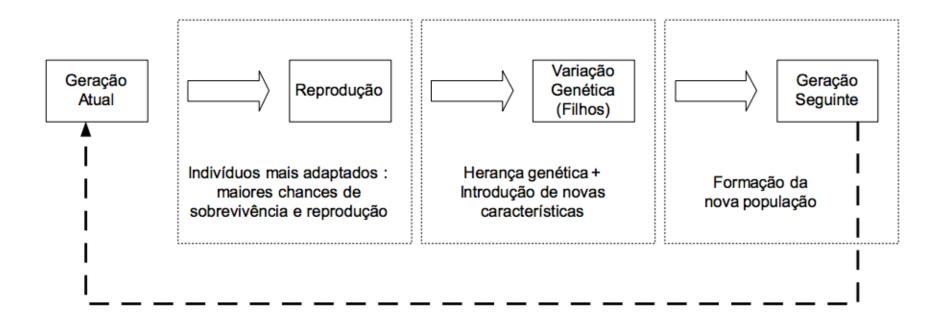
Se houver outras combinações de fase chegando à cada antena podemos direcionar o feixe para qualquer direção. É esta propriedade que é explorada em antenas inteligentes para tornar o padrão de radiação dinâmico.

Algoritmos Genéticos

- Algoritmos genéticos são baseados na teoria da evolução de Darwin e possuem sua inspiração em ideias como a hereditariedade dos genes (Mendel) e a seleção natural.
- Os conceitos de Darwin para evolução são: Reprodução com herança, Variação e Seleção Natural.
- Existem diversas formas de implementar um algoritmo genético para resolução de um problema e fica a cargo do projetista determinar uma solução que se apresente adequada.

Algoritmos Genéticos

A figura abaixo representa um esquema genérico para algoritmos genéticos



Fonte: Suyama, R. Slides da disciplina de Sistemas Inteligentes. Aula 15 – slide 5

Algoritmos Genéticos

Algoritmo populacional utiliza um população de indivíduos onde cada um deles representa uma solução para o problema

Pode ser utilizado a função de *fitness* onde cada individuo recebe um valor que corresponde à adaptabilidade deste para a função a ser otimizada. A probabilidade do individuo ser escolhido para reprodução é proporcional ao seu *fitness*.

*Neste projeto não foi utilizado função de *fitness*.

Cross Over é a forma como os genes dos indivíduos são utilizados para dar origem á uma nova população. Dependendo da estrutura do projeto ser utilizado diversas formas de Cross Over e variam se os genes estão estruturados de forma binária ou em números inteiros.

Neste projeto foram utilizados os conceitos de reprodução com herança dos dois melhores indivíduos (os mais adaptados ao ambiente) para gerar uma nova população. Esta solução apresentou bons resultados para o caso em que a população inicial era grande (aproximadamente 100 indivíduos) que se mostrou mais vantajoso do que realizar diversas interações (reproduções) entre indivíduos que não apresentavam os melhores resultados.

Os parâmetros iniciais de projeto a serem determinados são (conforme código):

- %numero de elementos (antenas) lineares
- N = 5;
- %distancia entre elementos (em comprimento de onda)
- d=0.5;
- %tamanho de inicializacao
- individuos = 100;

Em seguida é gerado uma matriz de valores aleatórios de tamanho N (elementos) por numero de indivíduos, desta forma cada individuo terá N genes contendo informação de fase para o calculo de *Array Factor*.

```
thetha_zero=zeros(N,individuos);
for indiv = 1:individuos
    for n=1:N
        thetha_zero(n,indiv)=randi([0,180]);
    end
end
```

Nota: No código enviado e no relatório o valor randi([0,90]) para thetha zero está incorreto, favor considerar o exposto neste slide.

O Passo seguinte é calcular o *Array Facor* característico para cada individuo:

```
    %inicializando AF nulo
    AF=zeros(individuos,360);
    %calcula array factor para cada individuo
    for i=1:individuos
    AF(i,:)=ArrayFactor(d,N,thetha_zero(:,i));
    end
```

Onde ArrayFactor é a função exposta no slide seguinte

```
function [ AF ] = ArrayFactor( d, N, thetha zero)
• An = 1;
AF=zeros(1,360);
• for thetha=1:360
      %converter graus para radianos
      deg2rad(thetha) = (thetha*pi)/180;
      %array factor eh um somatorio dos N elementos
      for n=0:N-1
          AF(thetha) = AF(thetha)
  +An*exp(j*n*2*pi*d*(cos(deg2rad(thetha))-
  cos(thetha zero(n+1)*pi/180));
      end
      %considera apenas a parte real do array factor
      AF (thetha) = abs (AF (thetha));
  end
  end
```

Com o *Array Factor* calculado para cada indivíduo, é necessário determinar a direção de incidência (gerado aleatoriamente) e selecionar os melhores indivíduos:

```
• %direcao do raio de incidencia (aleatorio)
 DDI=(randi([0,180]));
 thetha inc=deg2rad(DDI);
 %pegar melhores valores individuos
 best1=AF(1,DDI);
• index1=1;
 bestAF1=AF(1,:);
• %Seleciona o melhor
 for i=2:individuos
      if best1<AF(i,DDI)
          best1=AF(i,DDI);
          bestAF1=AF(i,:);
          index1=i;
      end
  end
```

```
* %seleciona o segundo melhor

best2=AF(1,DDI);

index2=1;

bestAF2=AF(i,:);

for i=2:individuos

if best2<AF(i,DDI) && i ~= index1

best2=AF(i,DDI);

bestAF2=AF(i,:);

index2=i;

end

end</pre>
```

A forma como os melhores indivíduos são selecionados é feita realizando uma varredura dos valores de AF para direção desejada em todos indivíduos.

Os melhores indivíduos ficam registrados em index1 e index2.

Em seguida o *Cross Over* é realizado nos valores dos genes dos melhores indivíduos dando origem à uma nova população:

- %seleciona as caracterisca dos melhores para herdar
- p1=thetha zero(:,index1)';
- p2=thetha zero(:,index2)';

O *Cross Over* é feito selecionando de forma aleatória alguns dos genes de um individuo pai e o restando do outro individuo pai.

- %gera valores binarios aleatorios para heranca
- xover = (randi([0 1], N, individuos))';
- %remove repeticoes (para populacoes grandes acaba reduzindo muito)
- xover = unique(xover, 'rows')';

Em seguida o *Cross Over* é realizado nos valores dos genes dos melhores indivíduos dando origem à uma nova população:

```
* %faz multiplicacao dos pais pelo crossover dando origem
a segunda geracao

L=length(xover);

for l=1:L

    child_prt1(:,l)=p1'.*xover(:,l);
    child_prt2(:,l)=p2'.*~xover(:,l);

end

child=child_prt1+child_prt2;
```

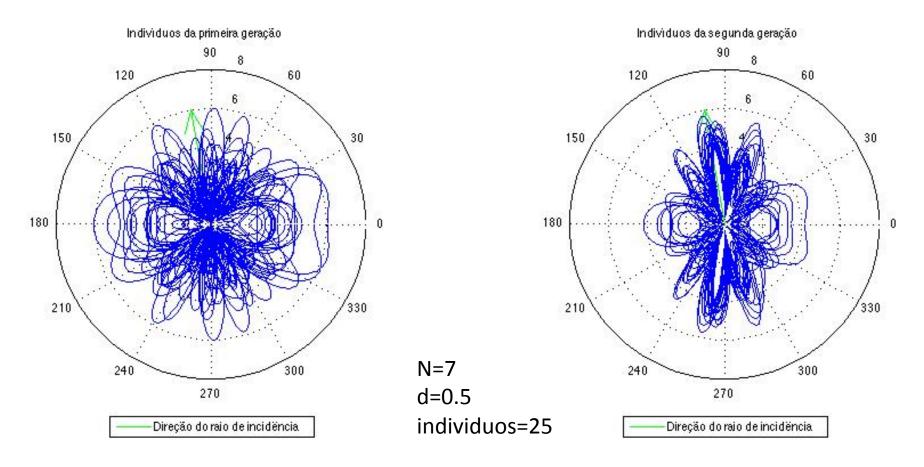
O tamanho máximo da segunda população é a combinação de dois do numero de elementos (genes) sendo realizada pela geração aleatória de *Cross Over* e eliminando elementos repetidos. Populações iniciais grandes serão reduzidas.

Os mesmos passos que foram realizados para seleção dos melhores indivíduos da população inicial são repetidos para a segunda geração e pode ser feito quantas diversas vezes.

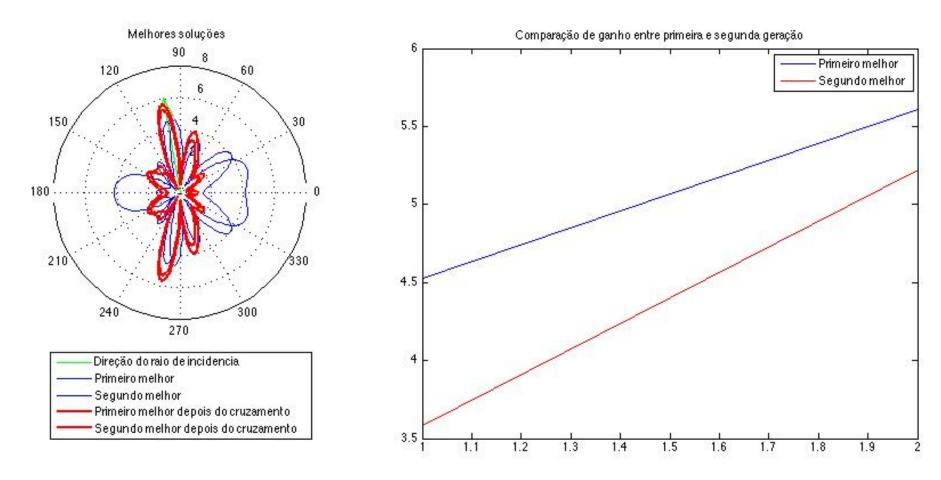
Pela forma como o projeto foi estruturado e implementado, realizar mais de uma interação não estaria gerando novos resultados, pois não há mutação ocorrendo e a seleção é feita para apenas dois indivíduos selecionados sem *fitness*. Mesmo assim o projeto apresentou bons resultados como será exibido nos slides seguintes.

Duas etapas foram realizadas para interpretação dos resultados:

- 1. Analise visual dos resultados através de gráficos polares mostrando o ganho de cada individuo e indicando a direção de comunicação.
- 2. Coleta de dados de diversas execuções do programa para diferentes valores de elementos e comparação da relação sinal-interferência para direção aleatórias de sinal e interferência para comprovar a robustez do sistema mesmo sem a tentativa de eliminar a interferência de forma ativa (considerar a interferência na seleção dos indivíduos).



Nas figuras acima é possível visualizar a formação de duas populações, a primeira com indivíduos gerados aleatoriamente e a segunda da população após *Cross Over*. É possível observar como a seleção dos melhores indivíduos resulta numa nova população melhor direcionada.



Na figura 1 visualizamos os melhores indivíduos da primeira geração em azul e da segunda geração em vermelho. Podemos notar que o feixe após *Cross Over* é muito mais adaptado para a direção de comunicação do que o primeiro

Na segunda etapa foi coletado os dados de 10 execuções do programa para números de elementos igual a 3, 5 e 7; e foram anotados os valores de Ganho na direção de comunicação (aleatório) e Ganho na direção de interferência (aleatório) além dos ângulos de cada direção. Exemplo da tabela gerada abaixo:

Tabela 1: Relação Sinal-Interferência para N=3 (número de antenas).

				Direção	Direção	Distancia
Interação	Ganho	Ganho	Relação	Tx	Interf.	Entre Tx e
(N=3)	Tx	Interf.	Sinal/Interferência	(graus)	(graus)	Interf. (graus)
1	2,9974	1,2218	2,453265674	159	54	105
2	2,6913	0,9476	2,840122415	130	91	39
3	2,9963	0,2183	13,72560696	170	112	58
4	2,9058	0,9956	2,918642025	98	125	27
5	2,9644	1,0261	2,888997174	87	154	67
6	2,9961	0,8837	3,390403983	18	98	80
7	2,9867	1,3074	2,284457702	39	73	34
8	2,9862	2,9628	1,007897934	162	154	8
9	2,9783	1,0499	2,836746357	50	110	60
10	2,9765	1,4714	2,022903357	42	142	100
Média	2,9479	1,2085	3,6369			

Resultados e Conclusão

Os valores encontrados para a relação sinal-interferência foram:

Numero de Elementos (N)	Relação Sinal-Interferencia (média)
3	3,6369
5	3,1598
7	4,6803

Estes dados demonstram a robustez deste sistema mesmo sem a preocupação em se reduzir o ganho na direção de interferência.

Com 7 elementos compondo o sistema o resultado foi melhor devido ao fato de o feixe ser mais estreito na direção de comunicação e por possuir mais nulos. A medida que se aumenta o valor de N a tendência é esta relação melhorar, porém, num caso de comunicação móvel onde o usuário se desloca, a taxa de ajuste do feixe teria que ser maior devido ao fato do feixe ser mais estreito.