

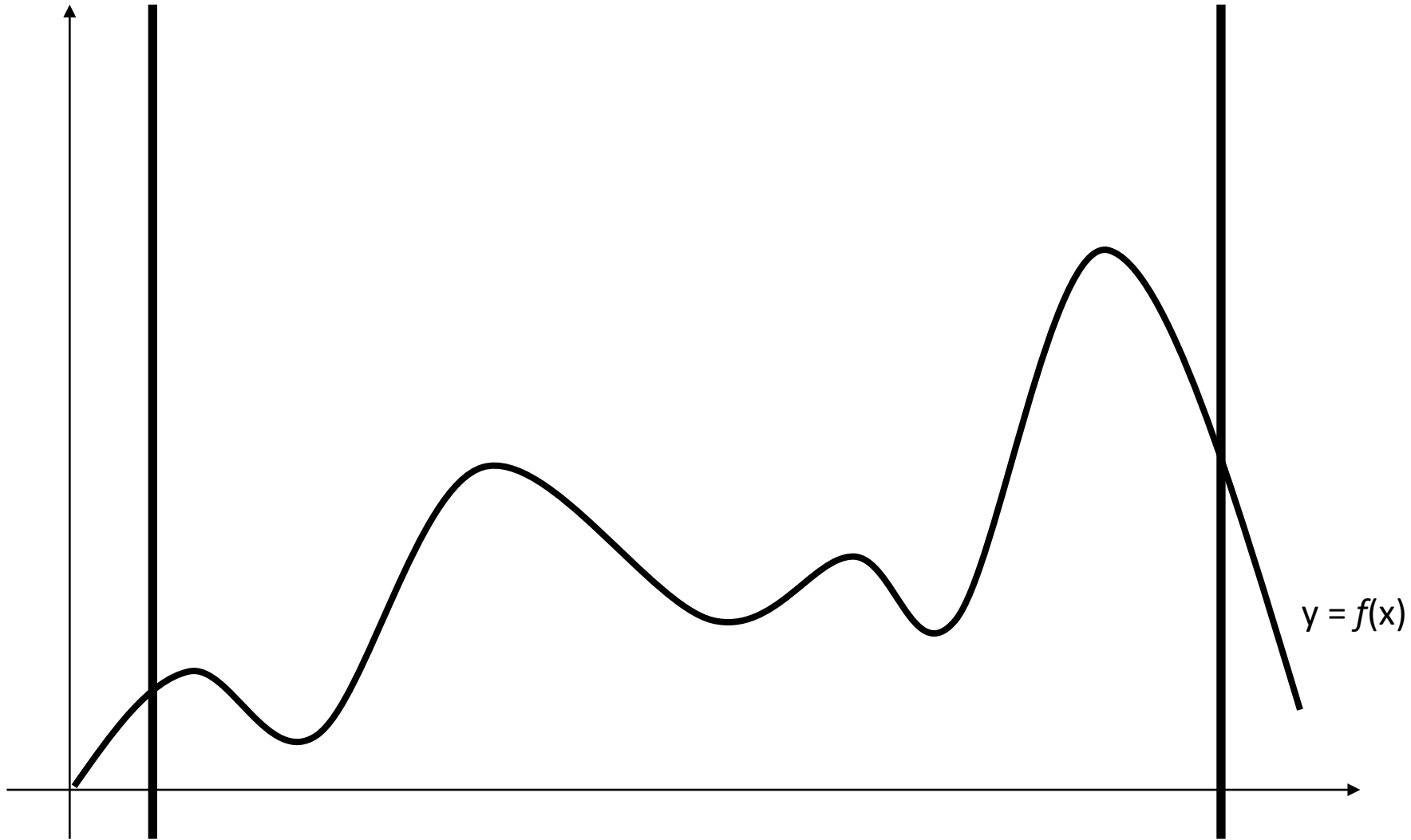


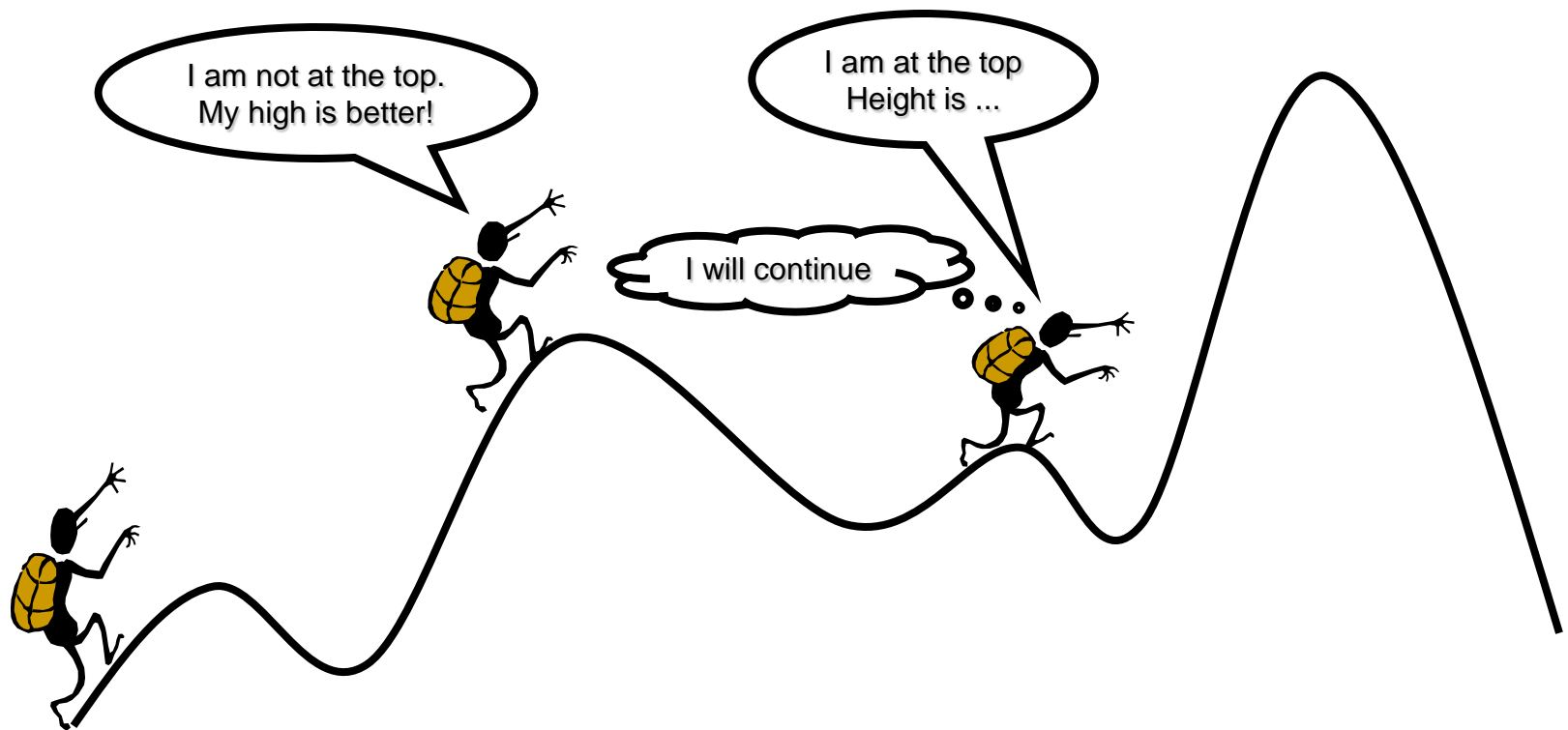
Projecto de Sistemas de Informação

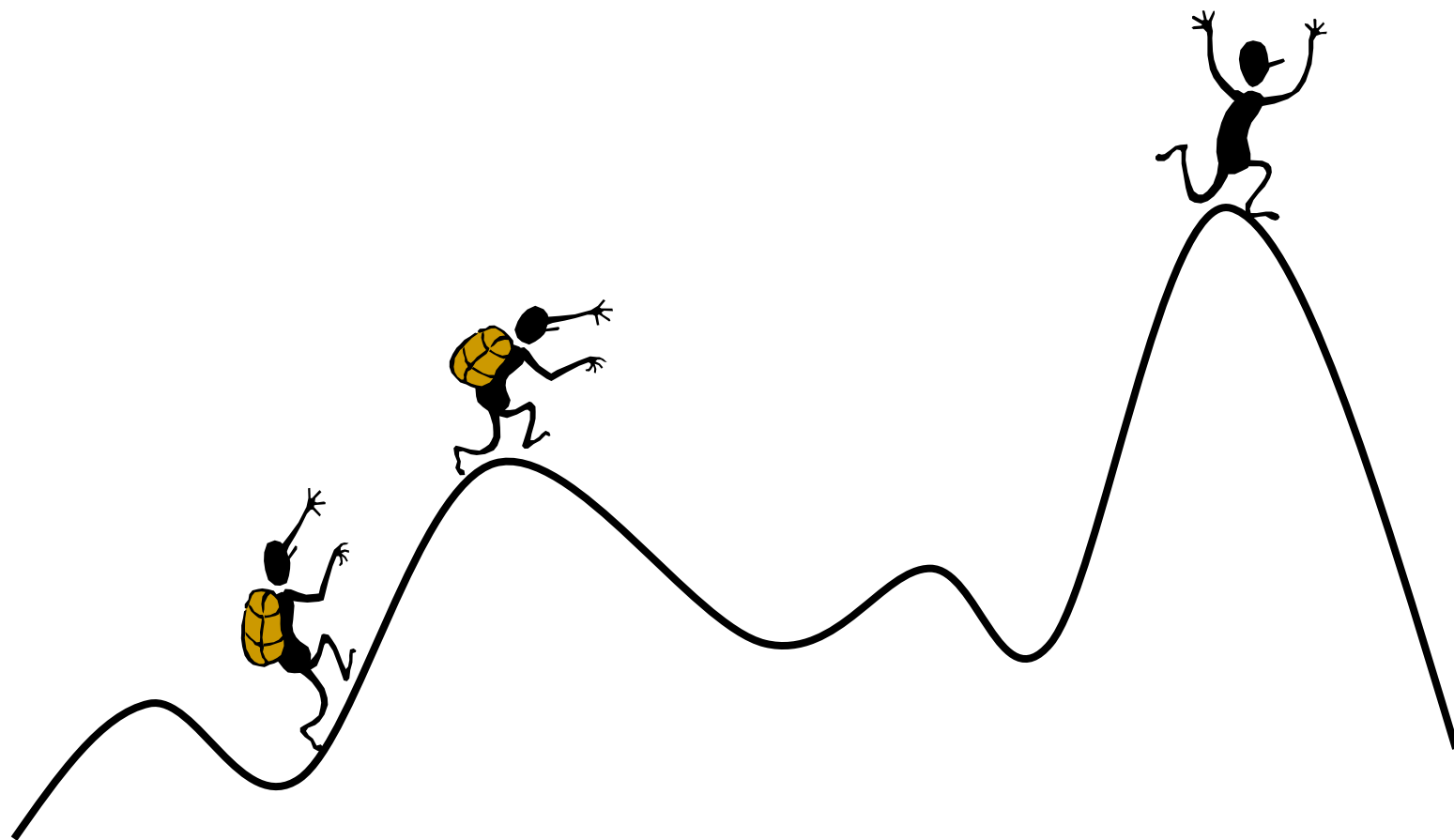
Life Inspiration - Versão 0.4

Otimização de funções

Objetivo: Dada uma função, encontrar o máximo (mínimo) da função (num dado intervalo definido).









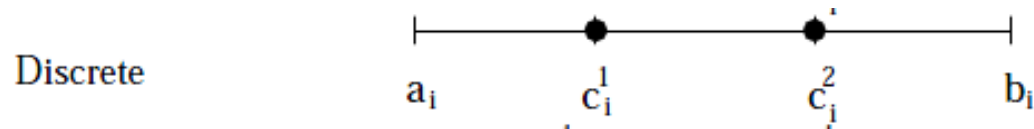
Algoritmos genéticos de parâmetro real

- Não são limitados pelo número de bits, mas pela precisão da máquina
- Semelhantes aos AG binários; as grandes diferenças estão nos operadores de cruzamento e mutação.
- Não necessitam de codificação e decodificação



Algoritmos genéticos de parâmetro real

- Genes codificados diretamente, em vez de representação binária
- Cruzamento e mutação necessitam de mudanças estruturais
- Mudanças simples não são adequadas



- Selecção mantém-se

Inicialização

- Definir intervalo de pesquisa de máximos (mínimos)
- Seja N_{pop} = número de indivíduos
 - Gerar indivíduos aleatórios, cujos genes se encontram no intervalo definido:

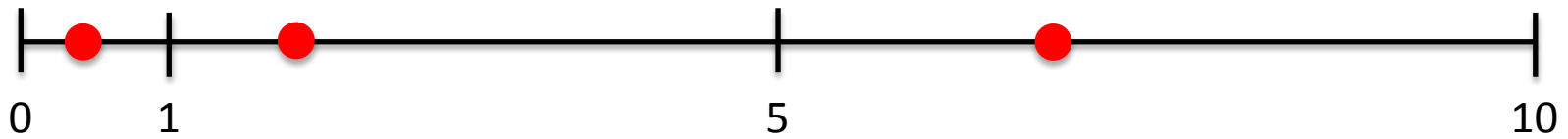
$N_{pop} \times N_{genes}$

Indivíduo	31.0	0.40	62.0	1.08
Indivíduo	10.5	7	33.12	9.2
Indivíduo	1.1	3.0	24.5	49.3

Método de inicialização

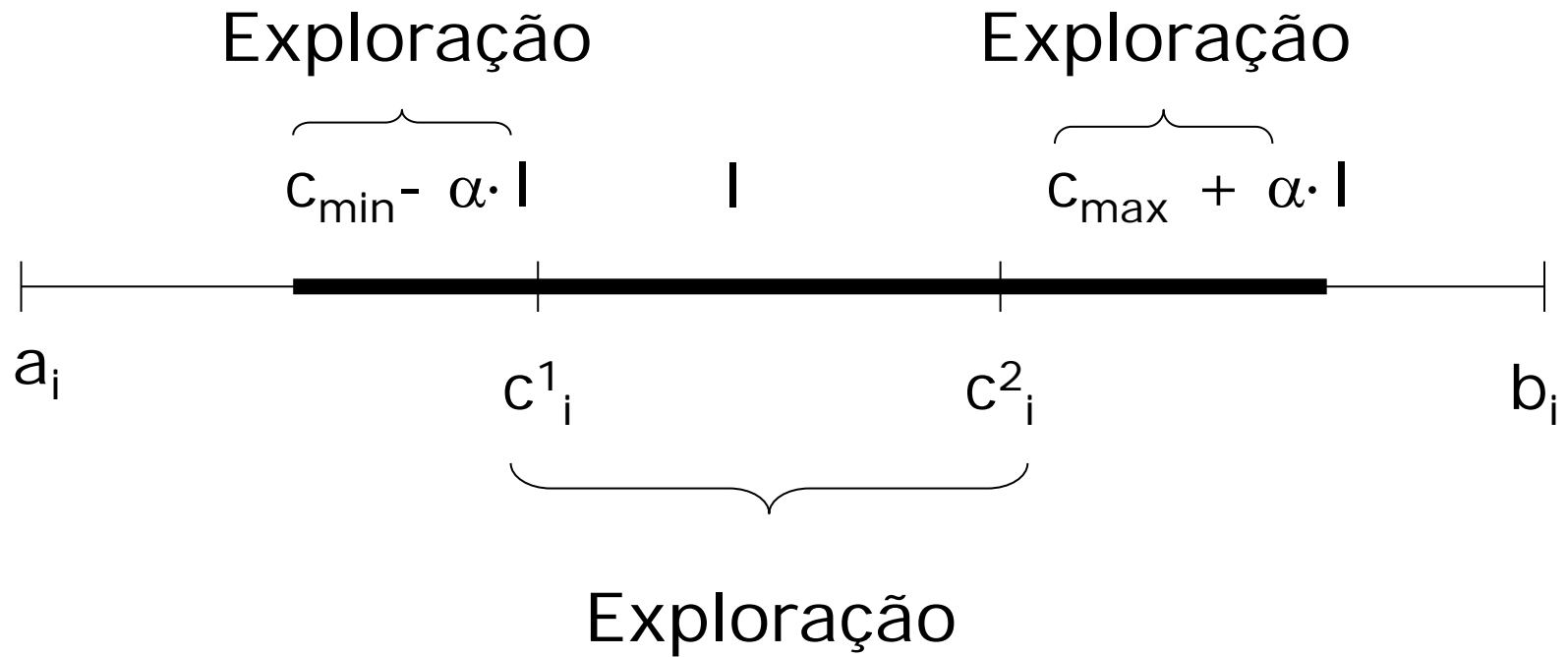
Exemplo: Inicializar população para otimização de uma função no intervalo $[5,10]$

- Gerar número real r , entre 0 e 1;
- Multiplicar r pela **dimensão** do intervalo
- Somar valor **minimo** do intervalo

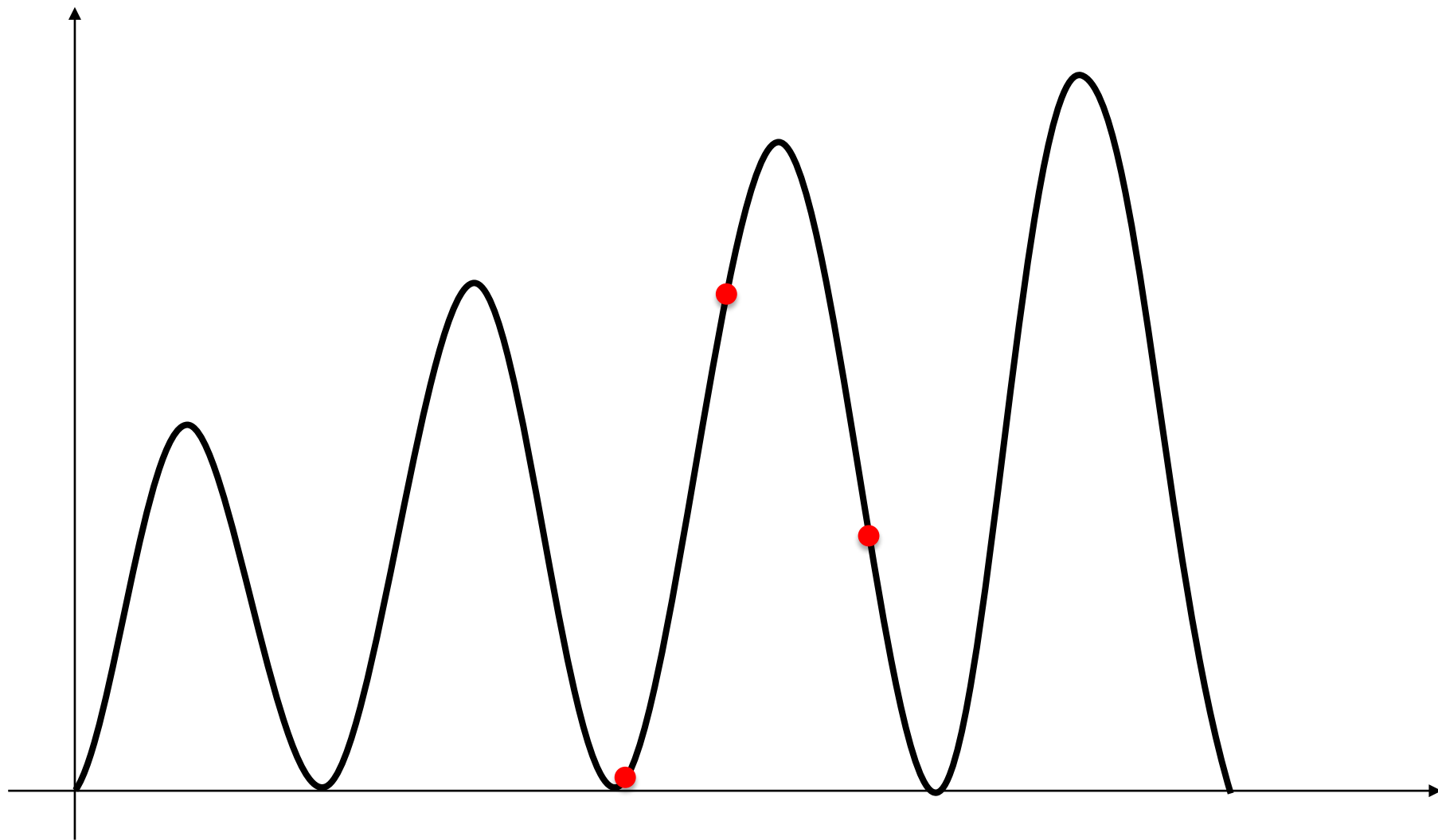


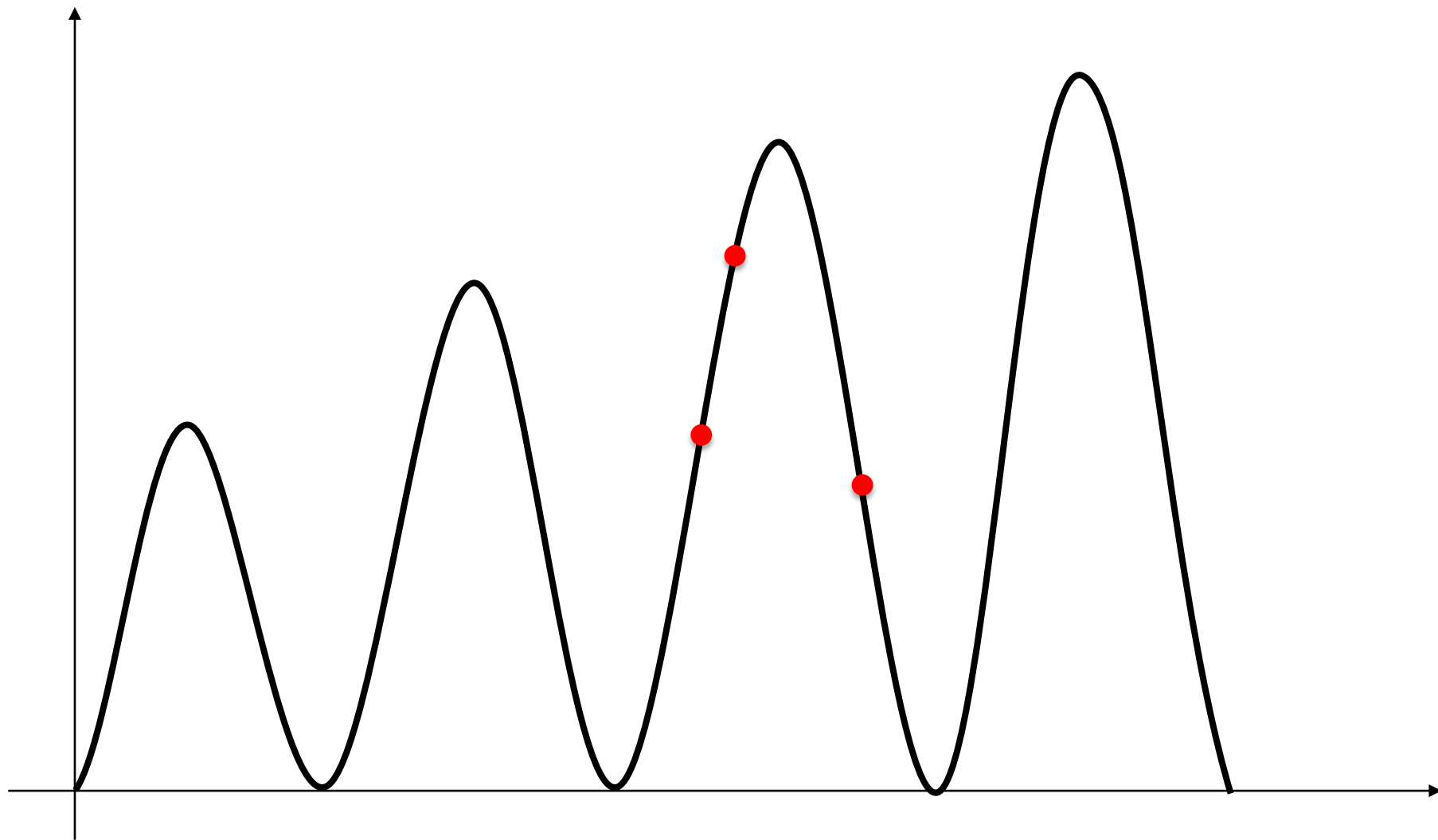
Intermediate recombination

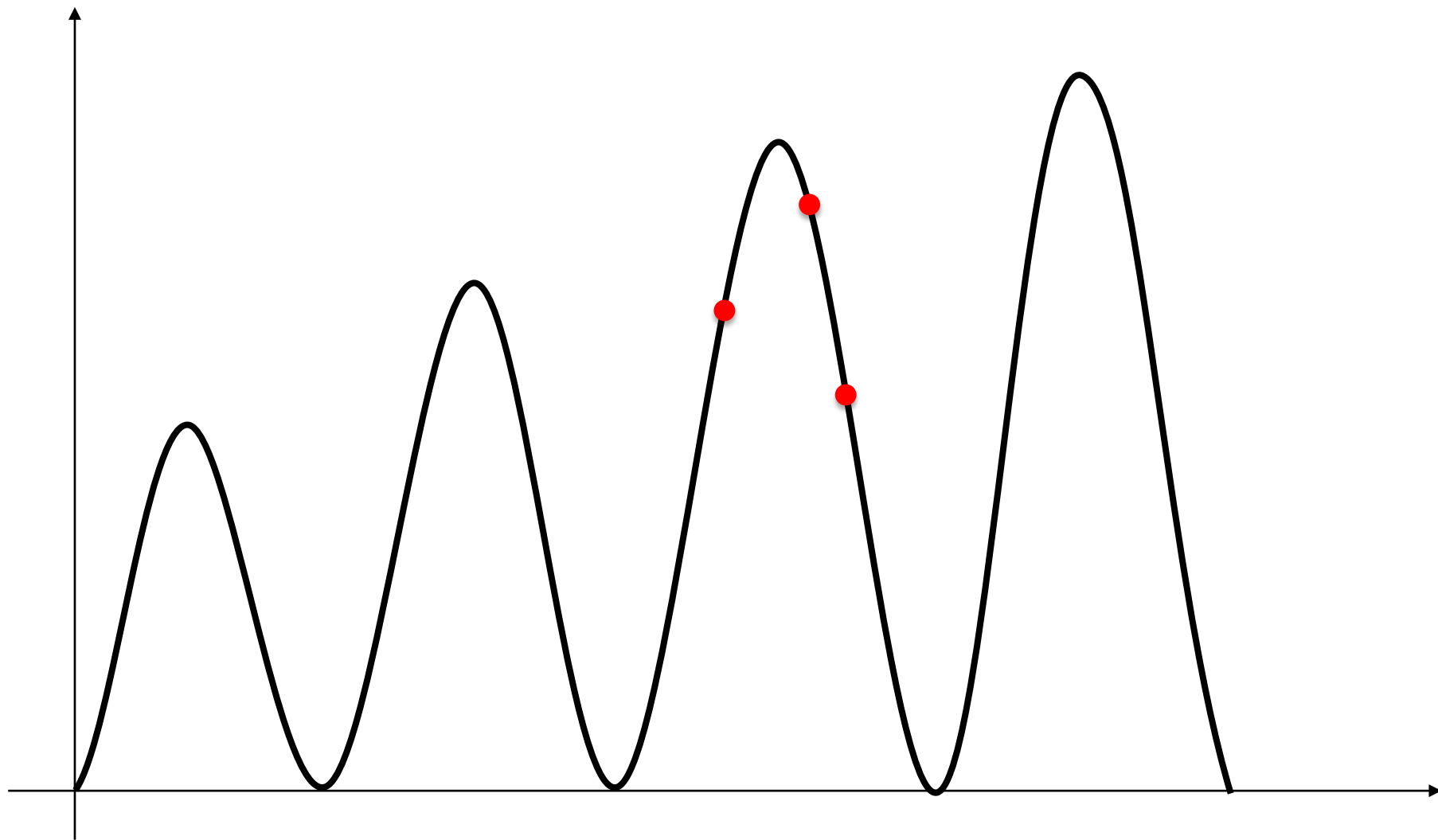
- Seleccionam-se 2 indivíduos P_1 e P_2 para reprodução
- Seleccionam-se 2 genes, $G_i^{P_1}$ e $G_i^{P_2}$, dos indivíduos P_1 e P_2 respectivamente, em que $i \in (1, 2, 3, \dots, \text{numeroGenes})$
- Gera-se um número aleatório a_i percentente ao intervalo $[-0.5, 1.5]$

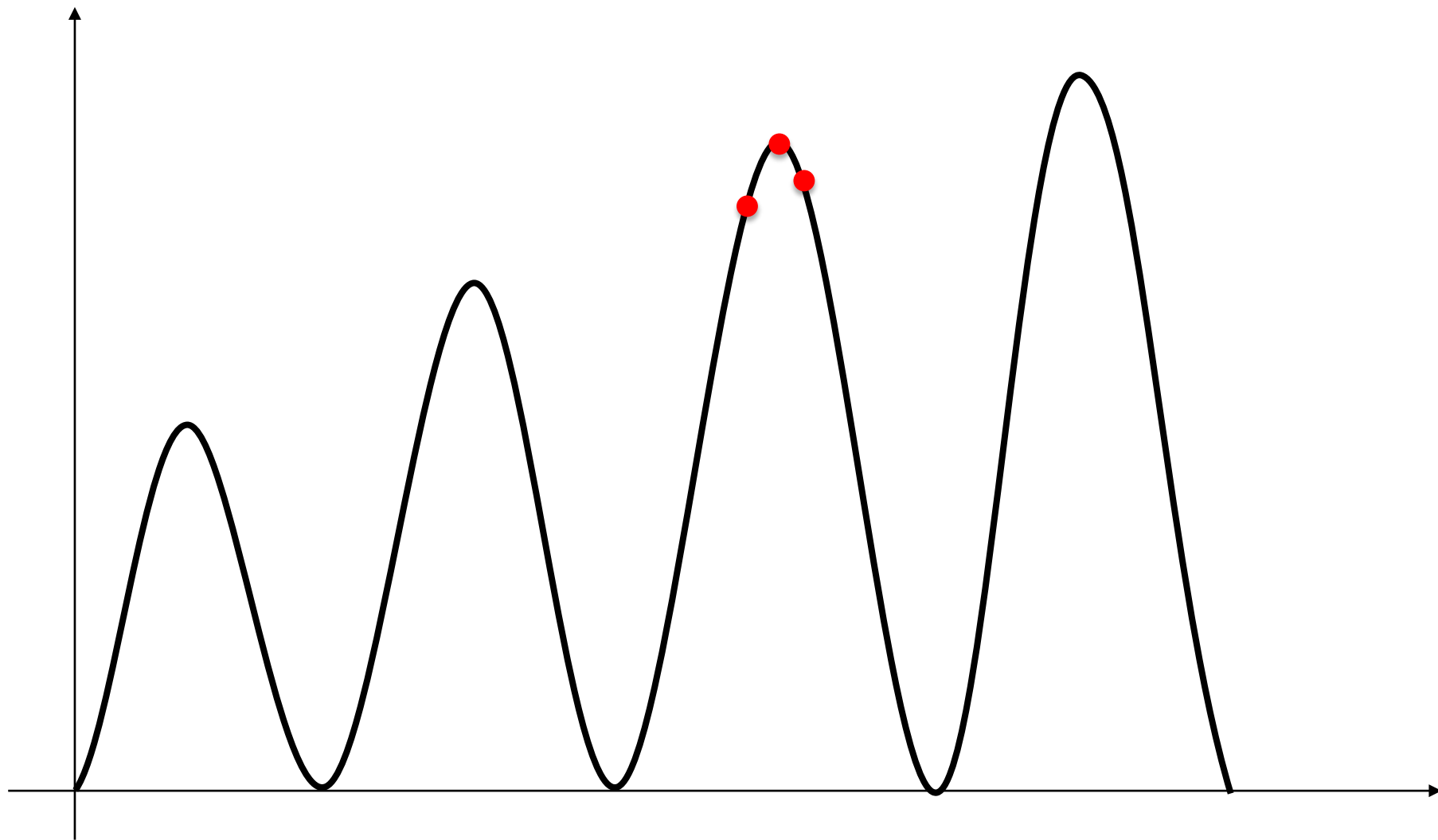


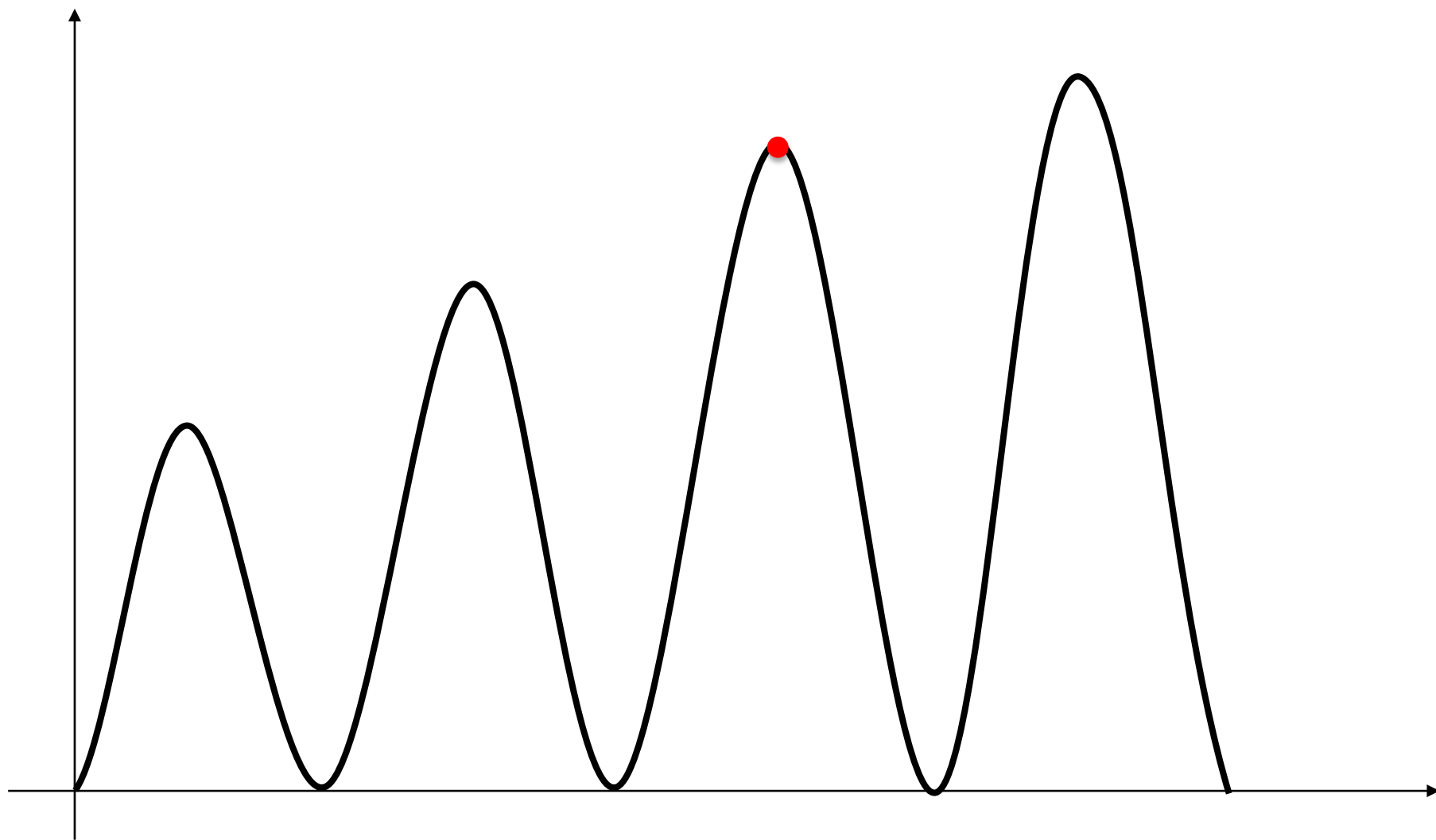
- Diversidade dos filhos proporcional à dos pais
- A procura é muito grande, se os pais são distantes

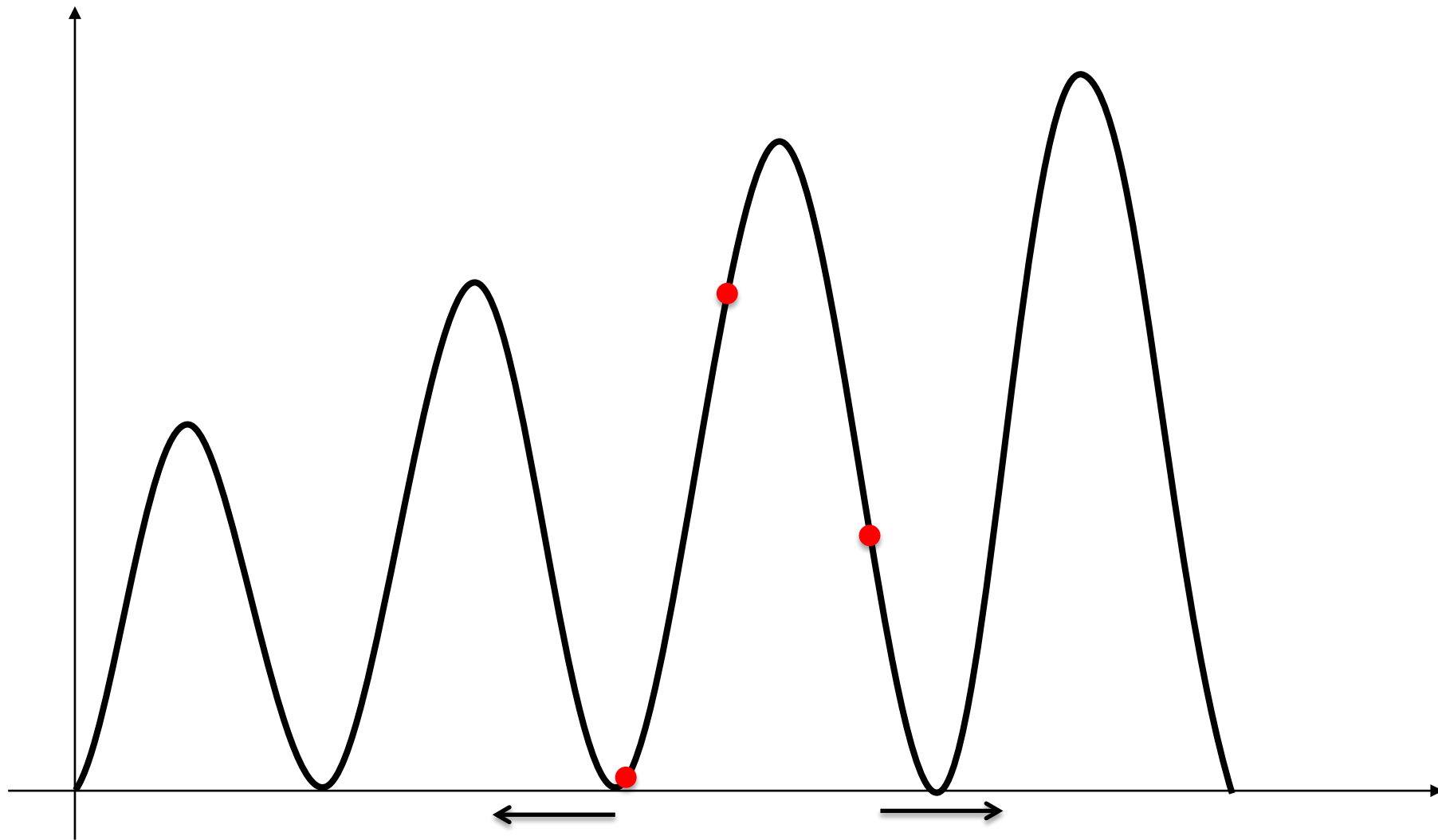


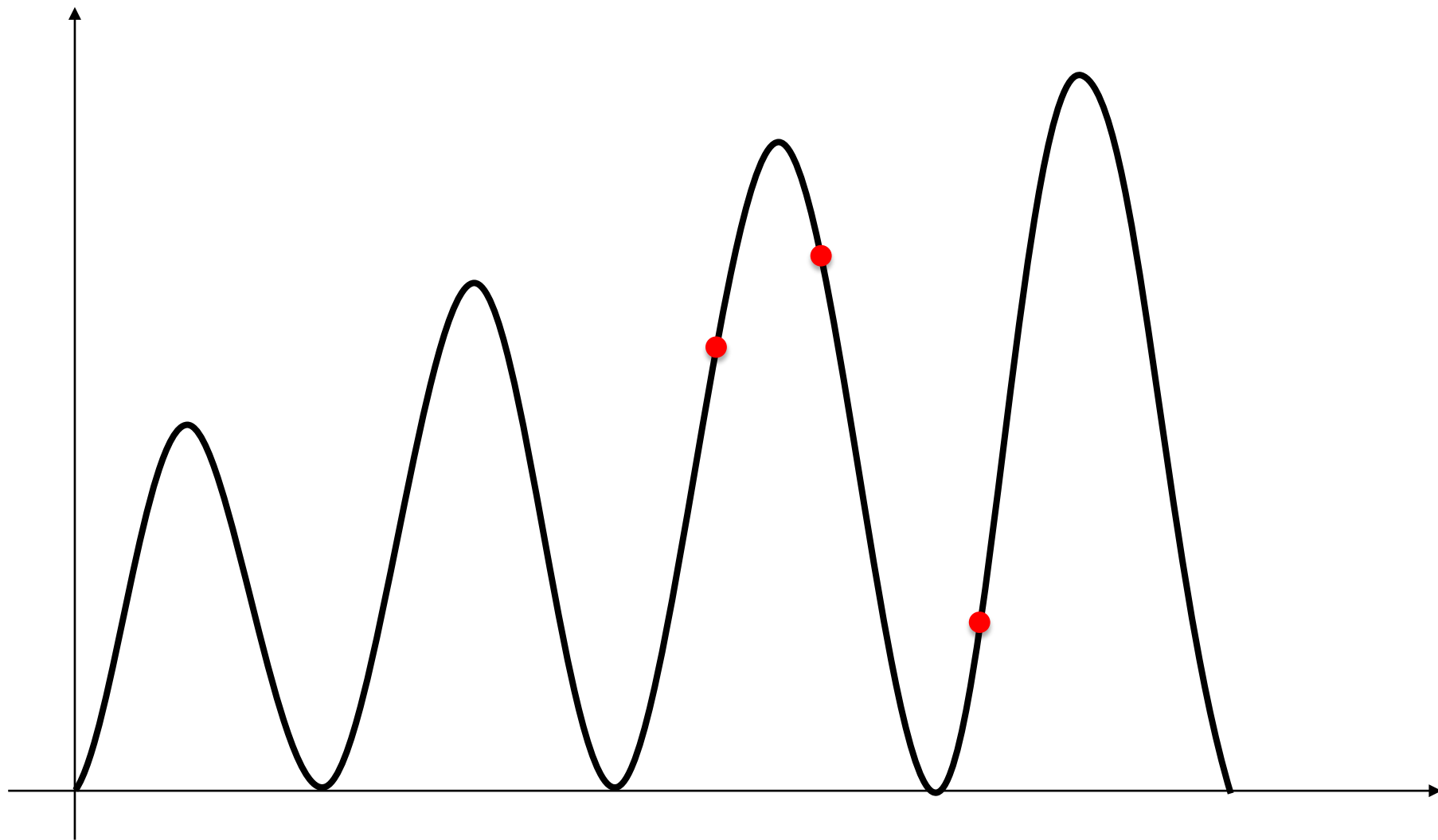


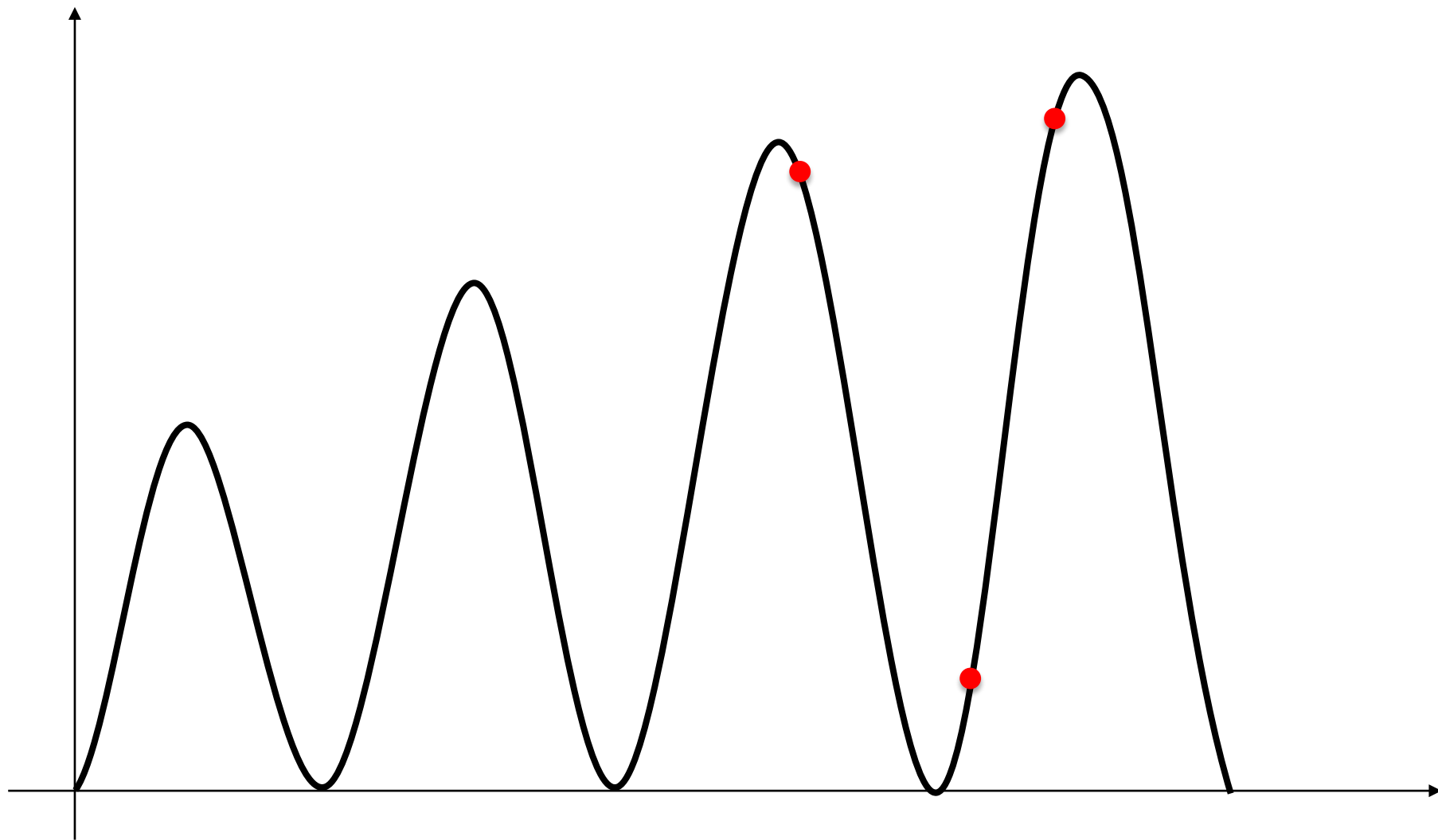


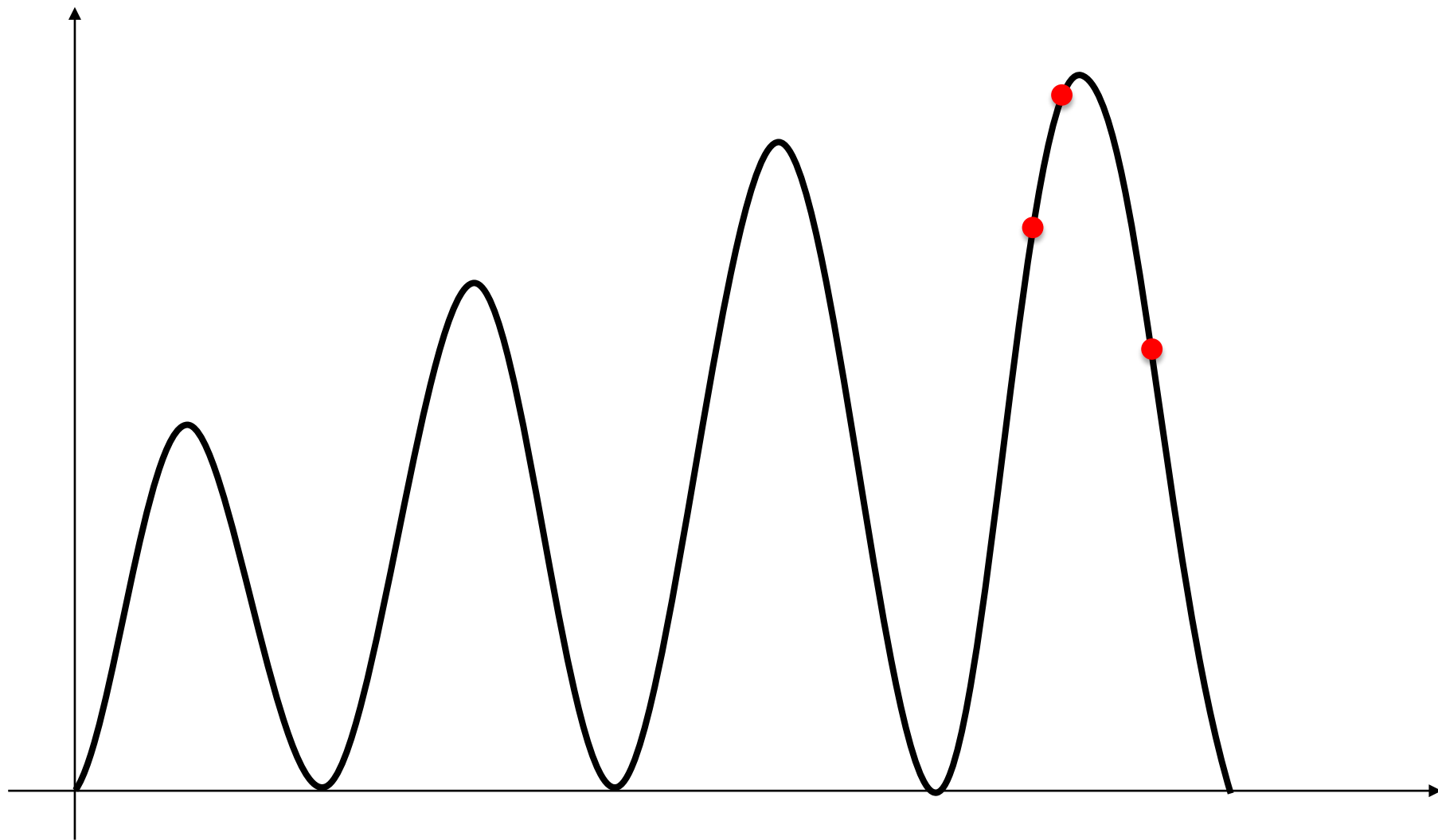


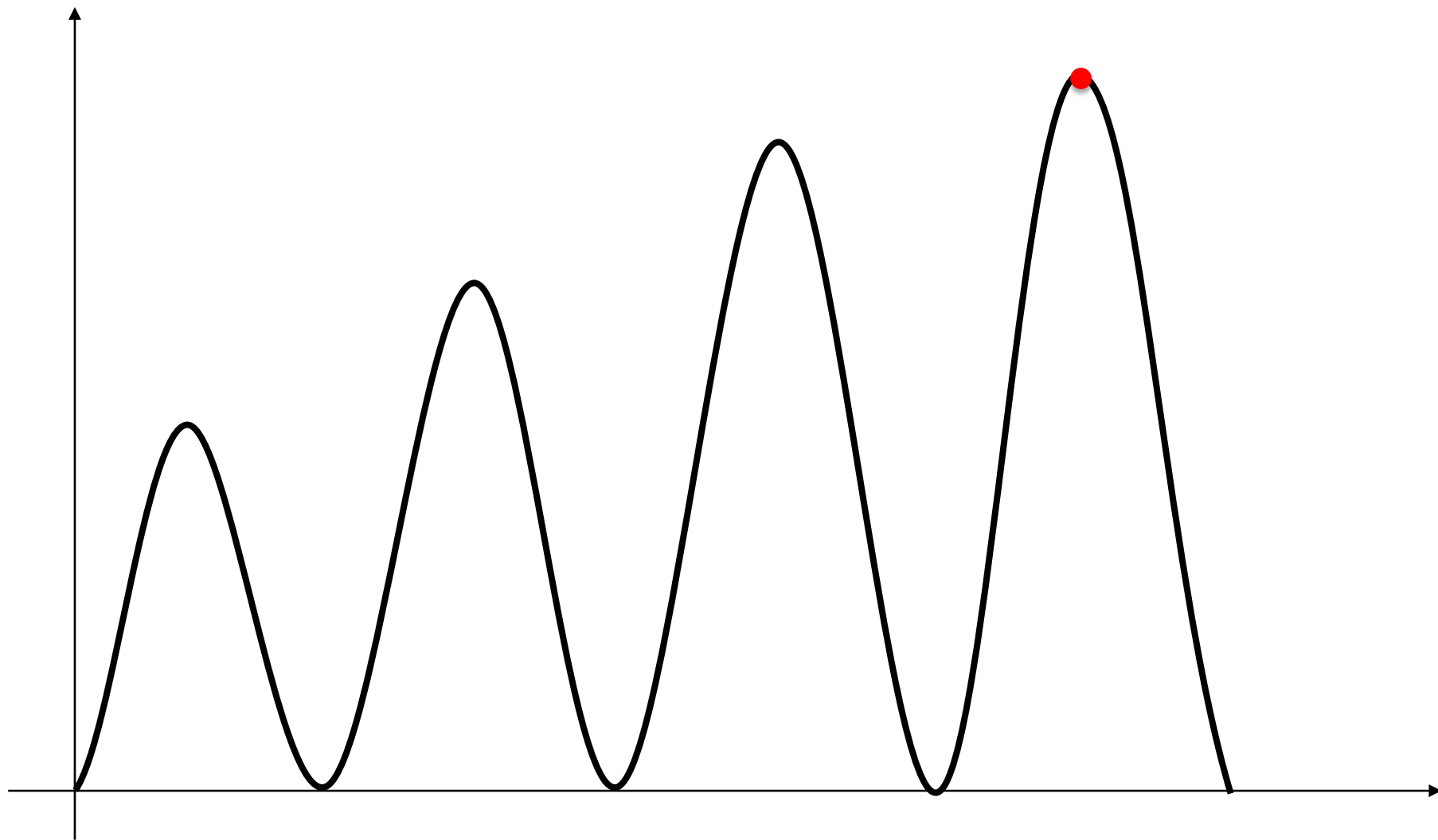












Intermediate recombination

- Seleccionam-se 2 indivíduos P_1 e P_2 para reprodução
- Seleccionam-se 2 genes, $G_i^{P_1}$ e $G_i^{P_2}$, dos indivíduos P_1 e P_2 respectivamente, em que $i \in (1, 2, 3, \dots, \text{numeroGenes})$
- Gera-se um número aleatório a_i percentente ao intervalo $[-0.5, 1.5]$
- Calculam-se os genes $G_i^{F_1}$ e $G_i^{F_2}$, dos novos indivíduos F_1 e F_2 , da seguinte forma:

$$G_i^{F_1} = G_i^{P_1} \times a_i + G_i^{P_2} \times (1 - a_i)$$

$$G_i^{F_2} = G_i^{P_1} \times (1 - a_i) + G_i^{P_2} \times a_i$$

- Volta-se ao segundo ponto até que todos os genes dos indivíduos P_1 e P_2 sejam percorridos

Exemplo

Considerar os seguintes indivíduos, com 4 genes cada:

	$G_0^{P_1}$	$G_1^{P_1}$	$G_2^{P_1}$	$G_3^{P_1}$
Pai 1	31.0	6.40	62.0	1.08

	$G_0^{P_2}$	$G_1^{P_2}$	$G_2^{P_2}$	$G_3^{P_2}$
Pai 2	10.5	7	33.12	9.2

Considerar os seguintes valores de a

$$a_0 = 0.6 \quad a_1 = 1.5 \quad a_2 = -0.1 \quad a_3 = 0.24$$

Filho 1	22.8
---------	------	-----	-----	-----

Filho 1	18.7
---------	------	-----	-----	-----

$$G_0^{F_1} = G_0^{P_1} \times a_0 + G_0^{P_2} \times (1 - a_0) = 31.0 \times 0.6 + 10.5 \times (1 - 0.6) = 22.8$$

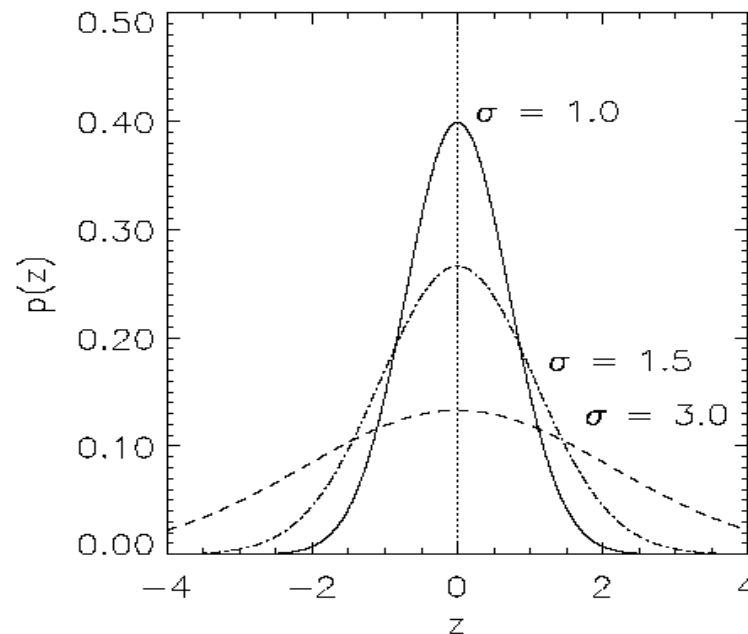
$$G_0^{F_2} = G_0^{P_1} \times (1 - a_0) + G_0^{P_2} \times a_0 = 31.0 \times (1 - 0.6) + 10.5 \times 0.6 = 18.7$$

Gaussian Mutation

$$Mut : I \rightarrow I$$

$$Mut(x) = (x_0 + z_0, x_1 + z_1, \dots, x_n + z_n)$$

$$z_i \sim N_i(0, 0.01)$$





That's all Folks!