

WAE

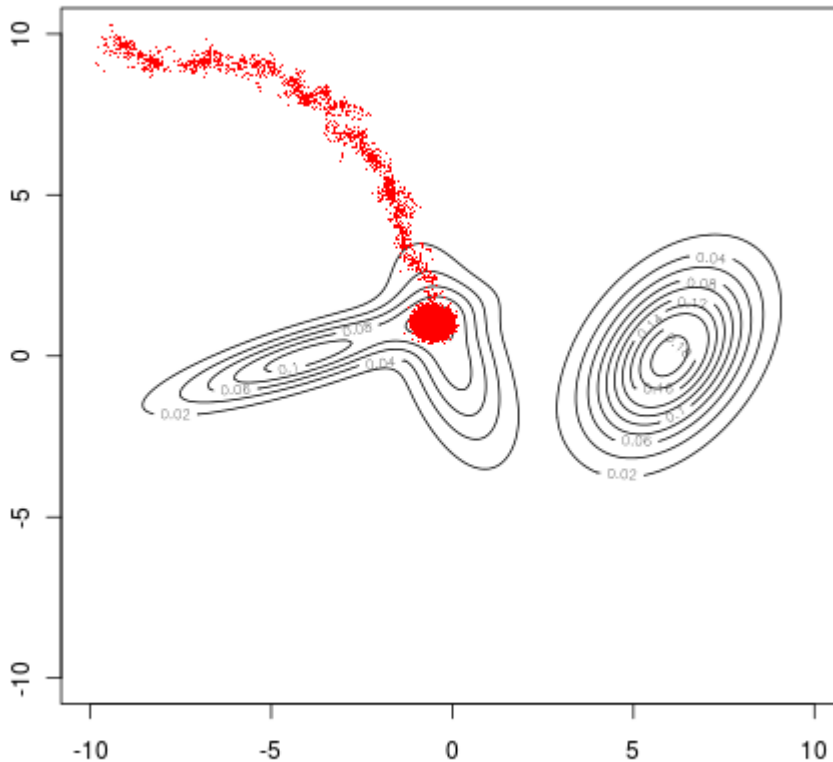
Jarosław Arabas

Adaptacja i samoczynna adaptacja  
parametrów AE  
Algorytm CMA-ES

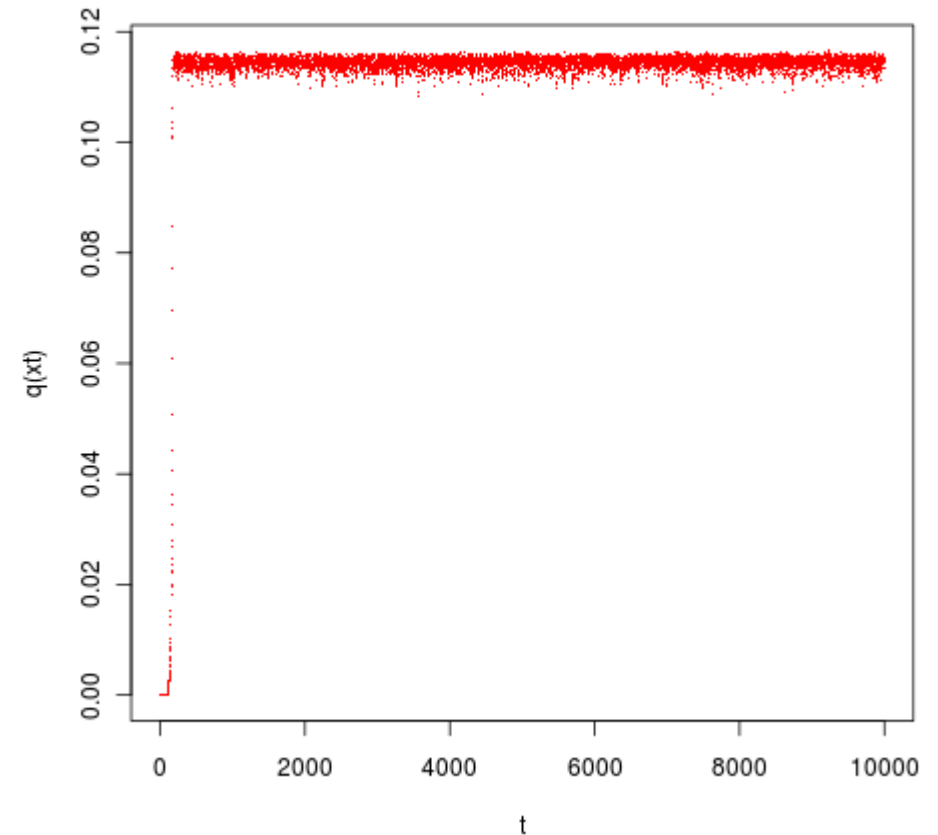
# Dynamika mutacyjnego AE

- Mutacja gaussowska  $\sigma=0.1$

Wszystkie wygenerowane punkty



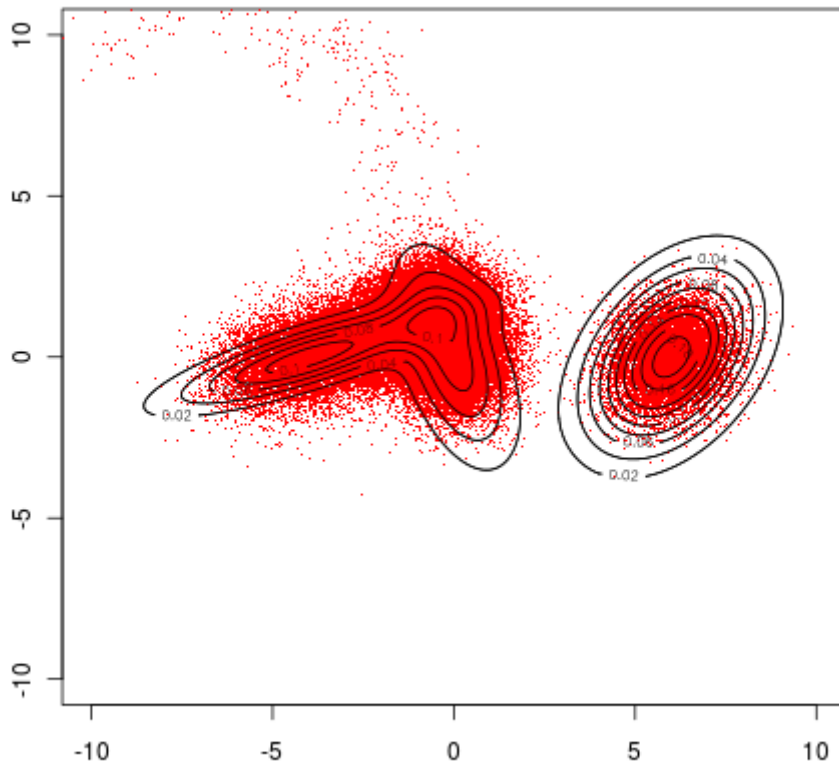
Wartość średnia jakości punktów populacji



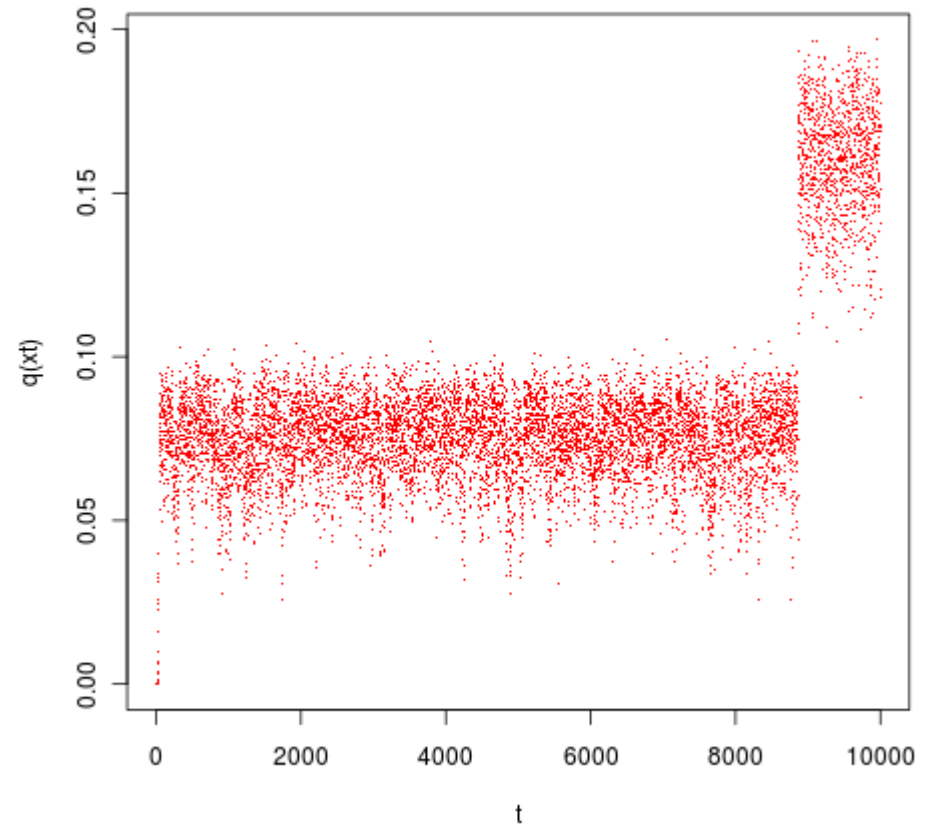
# Dynamika mutacyjnego AE

- Mutacja gaussowska  $\sigma = 0.55$

Wszystkie wygenerowane punkty



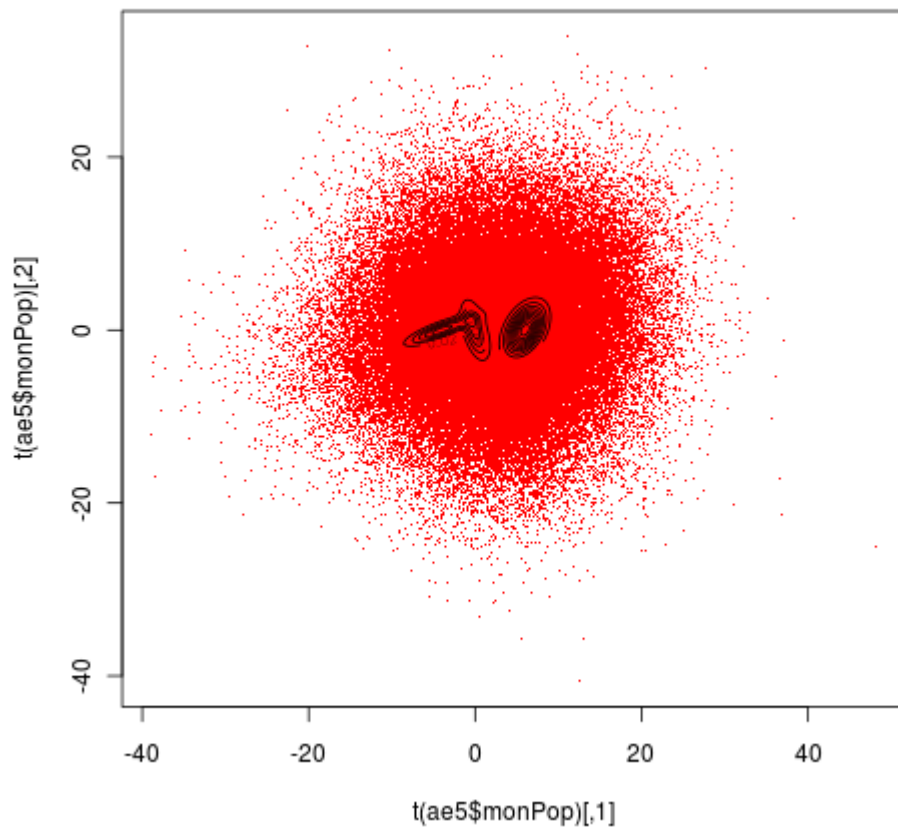
Wartość średnia jakości punktów populacji



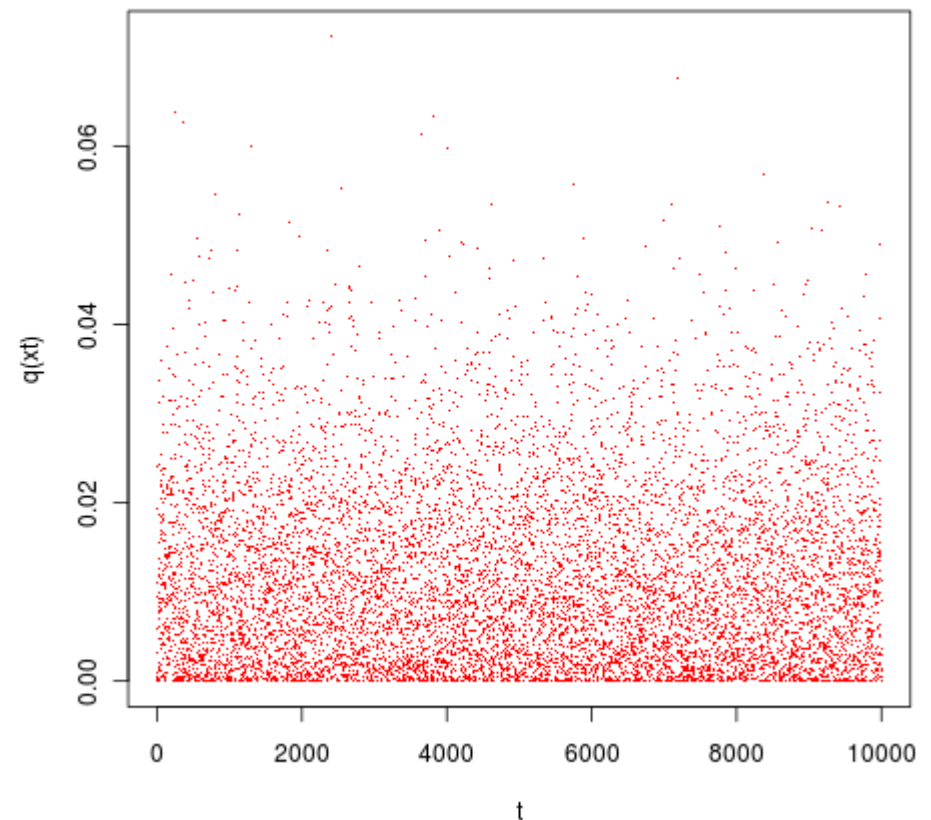
# Dynamika mutacyjnego AE

- Mutacja gaussowska  $\sigma=5$

Wszystkie wygenerowane punkty



Wartość średnia jakości punktów populacji



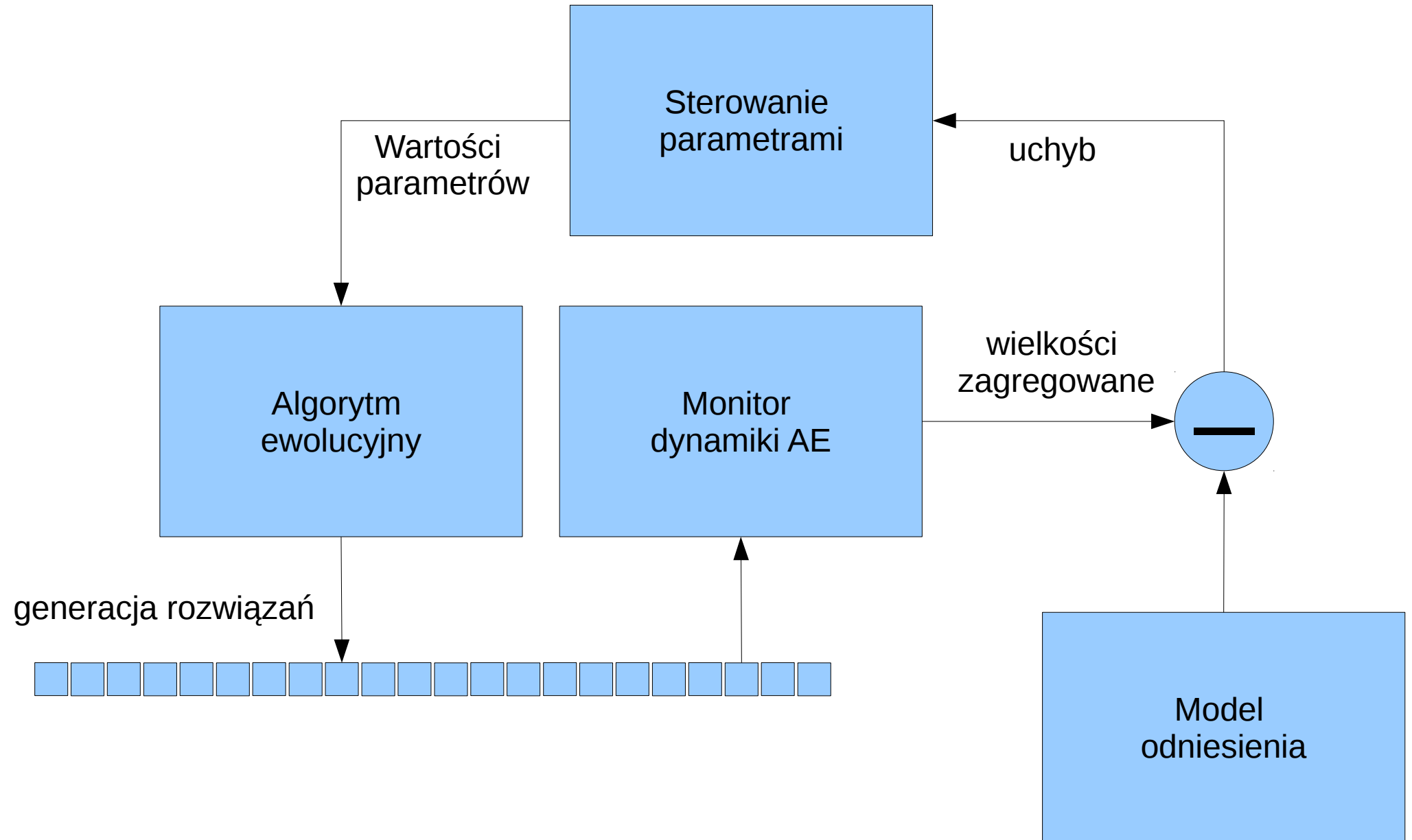
# Eksploracja i eksploatacja

- Sterowanie presją selekcji
  - Reprodukcyjna
    - progowa – wartość  $\theta$
    - turniejowa – wielkość szranek  $s$
    - proporcjonalna – modyfikacja wartości funkcji celu (*fitness scaling*)  
Im większe zróżnicowanie prawdopodobieństwa selekcji, tym większa presja selekcji
  - Sukcesja – jeśli jest elitarna, to zwiększa presję selekcji
- Rozłożenie populacji w przestrzeni zależne od funkcji celu

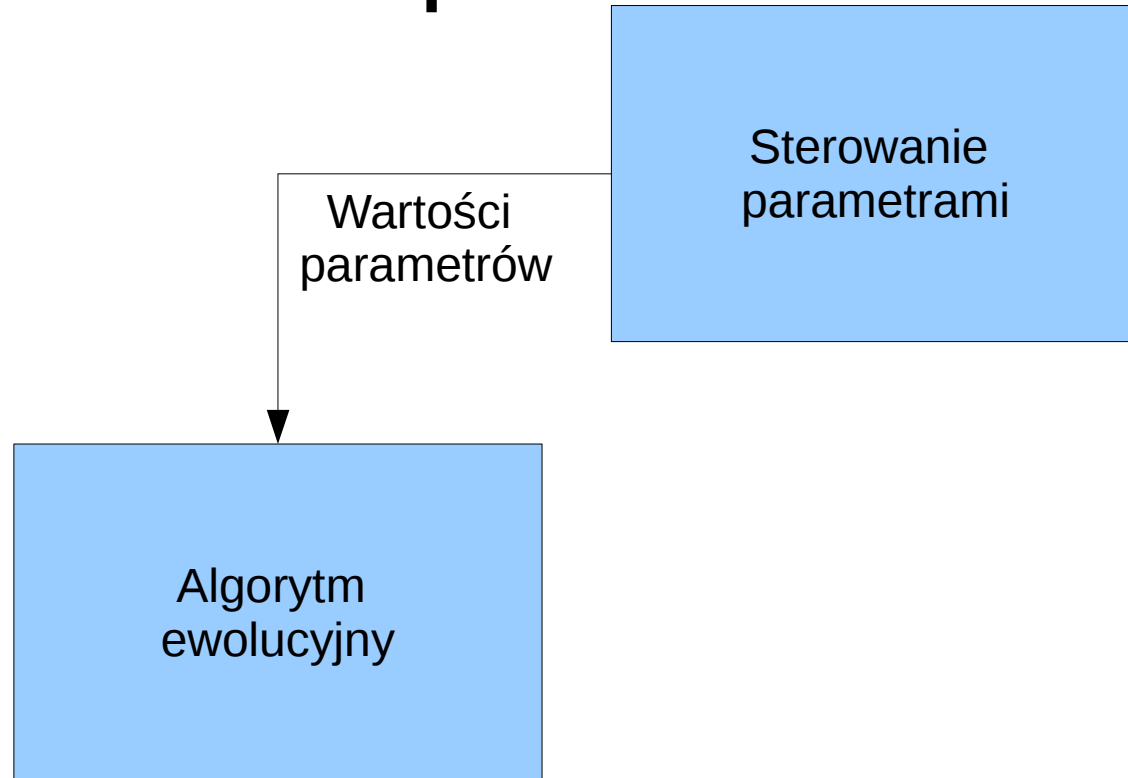
# Eksploracja i eksploatacja

- Rozpraszanie populacji w sposób niezależny od wartości funkcji celu
  - Mutacja - zasięg mutacji (wariancja  $v_m$ ) - im jest większa, tym większa różnorodność
  - Krzyżowanie uśredniające – im większe jego prawdopodobieństwo  $p_c$ , tym mniejsza różnorodność
  - Krzyżowanie wymieniające – rozprasza populację poprzez częściową dekorelację wymiarów

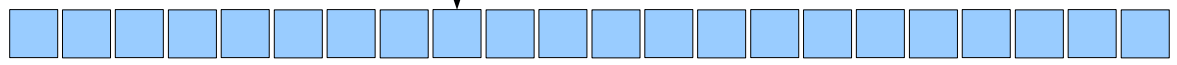
# Adaptacja parametrów AE



# Zaprogramowane sterowanie parametrami AE

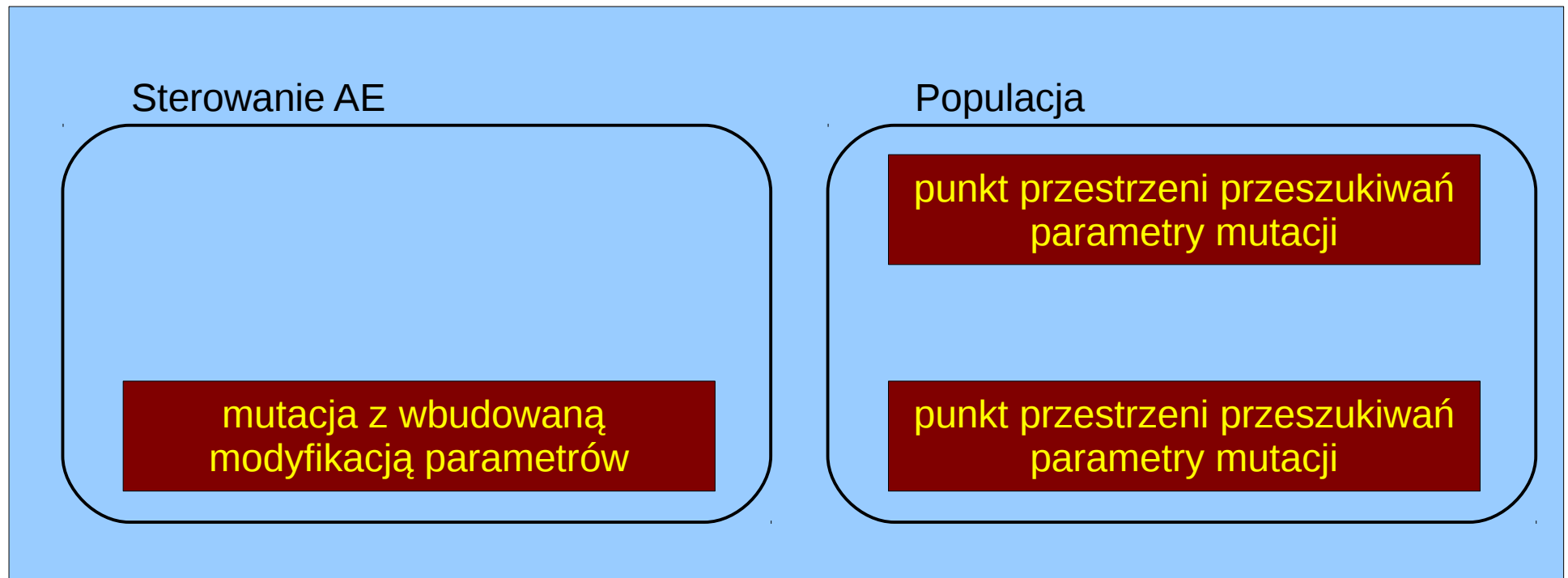


generacja rozwiązań





# Samoczynna adaptacja parametrów AE



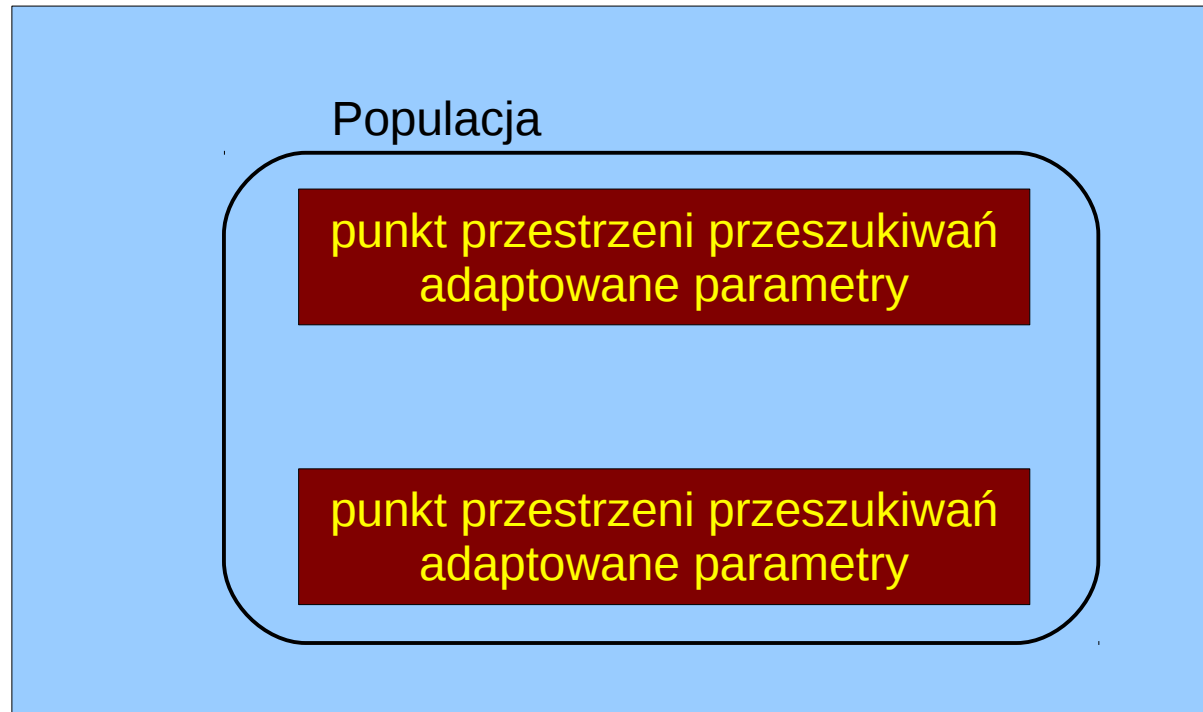
generacja rozwiązań



Reprezentacja osobnika zawiera parametry

Parametry określają sposób przekształcania punktu

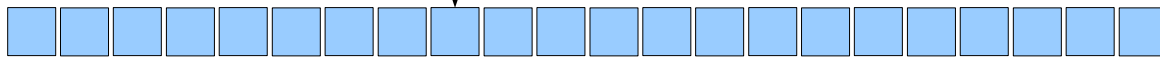
# Samoczynna adaptacja parametrów AE



Reprezentacja osobnika zawiera parametry

Parametry określają sposób przekształcania punktu

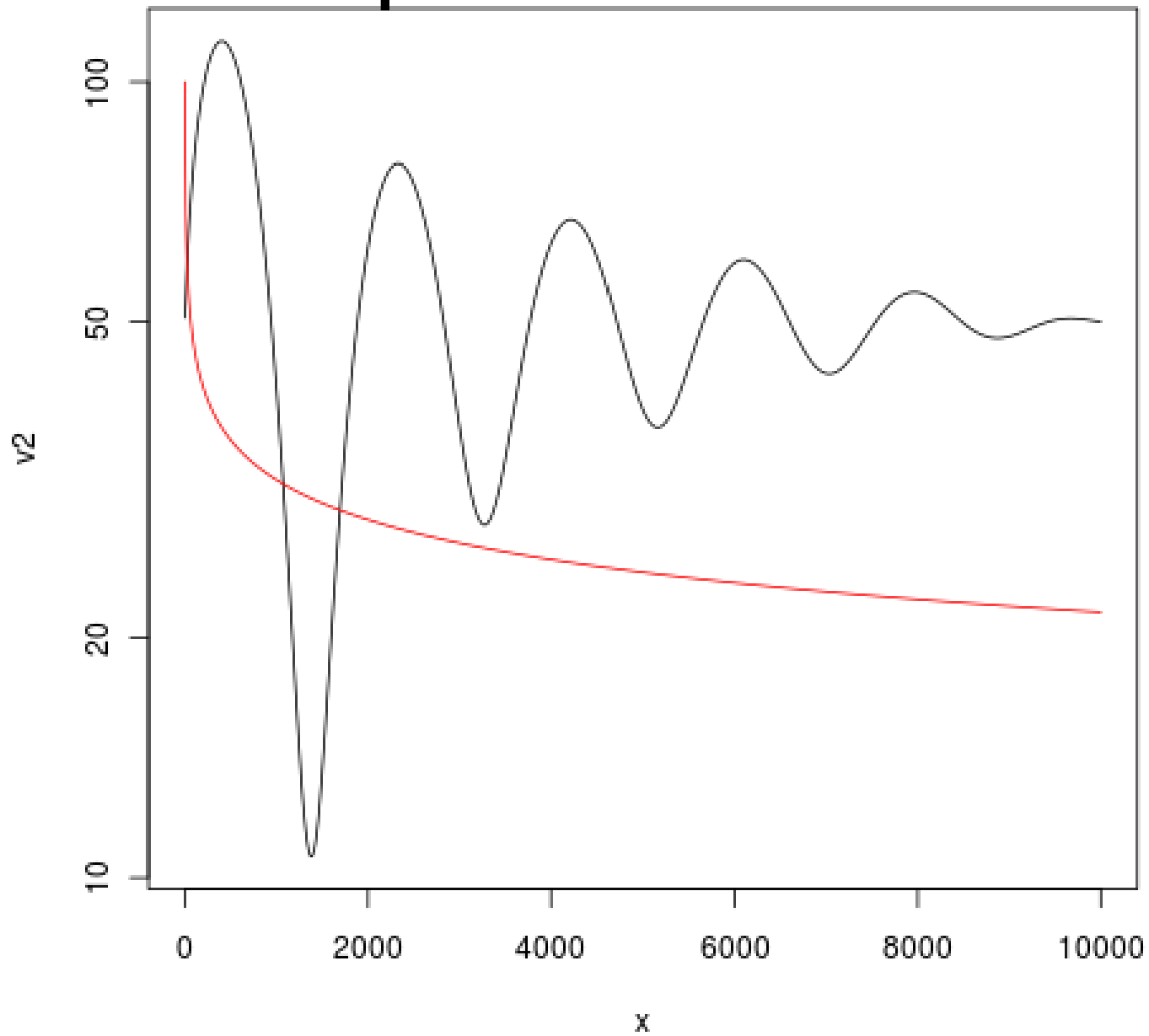
generacja rozwiązań



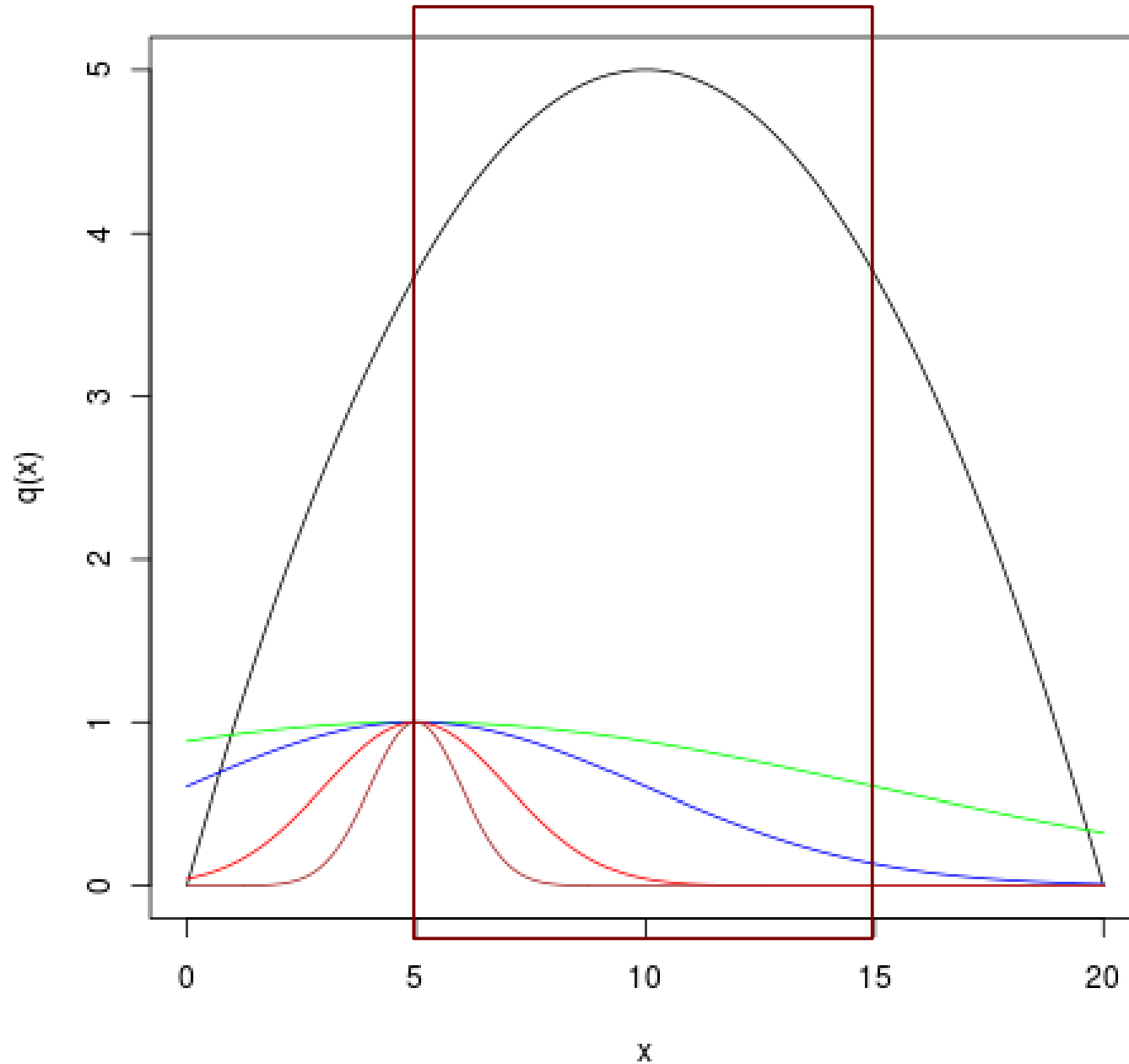
# Przykład adaptacji mutacji

- Sterowanie zaprogramowane
- Reguła 1/5 liczby sukcesów
- Samoczynna adaptacja  
(Schwefel, Rechenberg)
- adaptacja parametrów

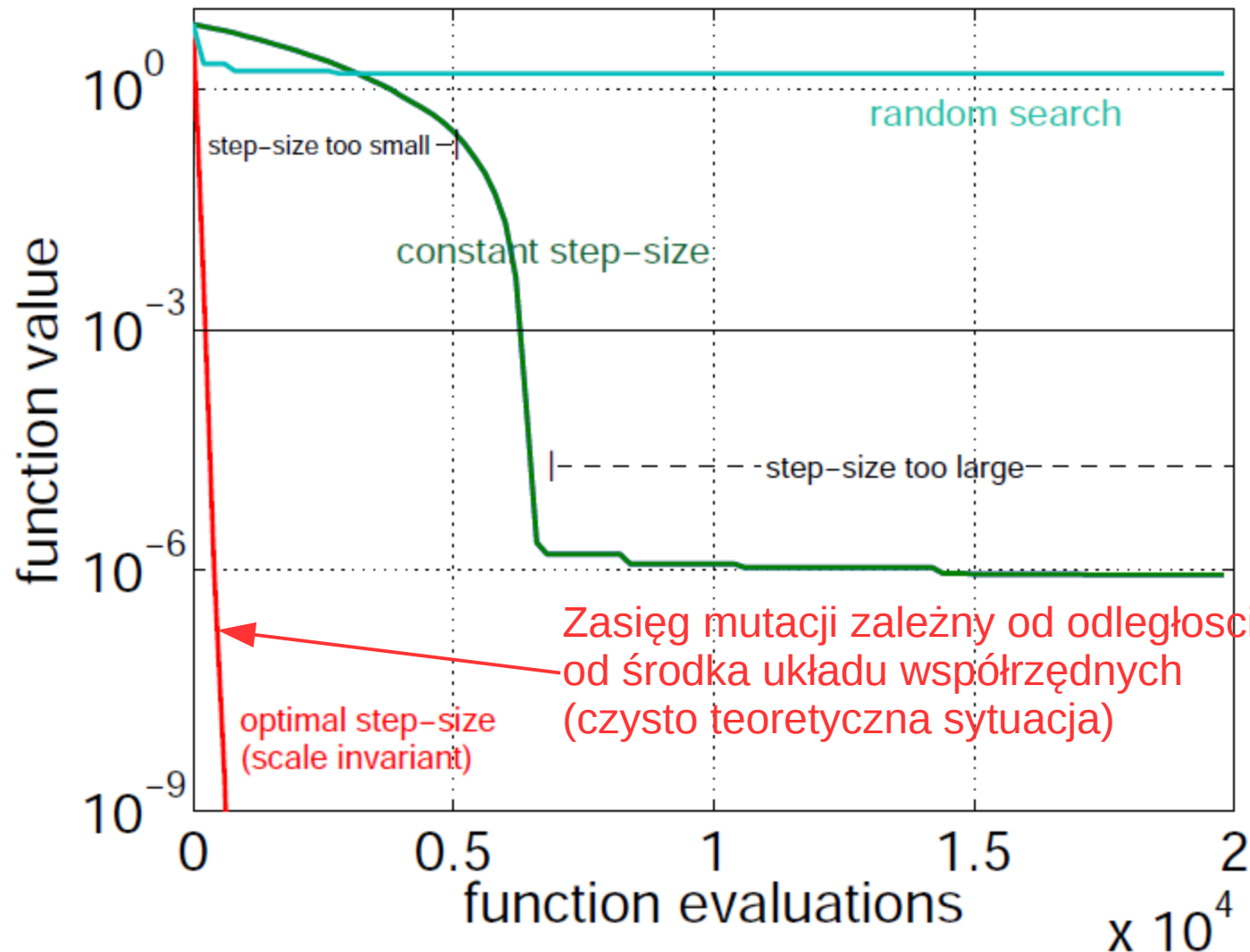
# Zaprogramowane sterowanie parametrami



# Liczba sukcesów w wyniku mutacji



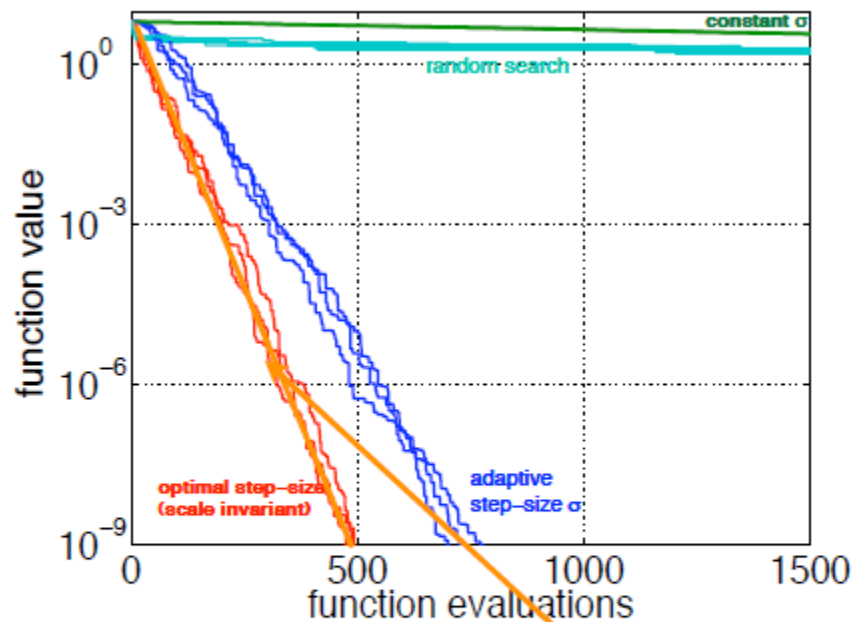
# Zależność tempa zbieżności od zasięgu mutacji (alg. wspinaczkowy)



$$f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^n x_i^2$$

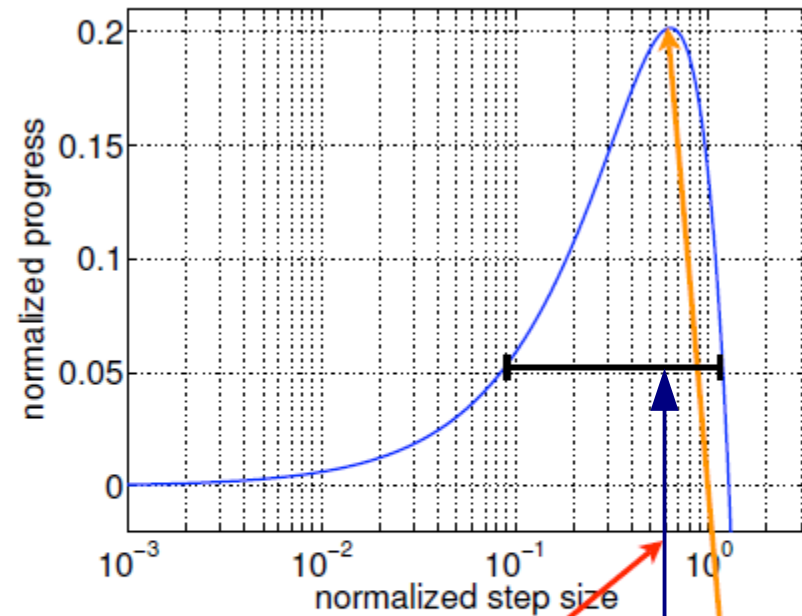
in  $[-0.2, 0.8]^n$   
for  $n = 10$

# Zależność tempa zbieżności od zasięgu mutacji (alg. wspinaczkowy)



$$\sigma \leftarrow \sigma_{opt} \|\text{parent}\|$$

$$\frac{\varphi^*}{n}$$

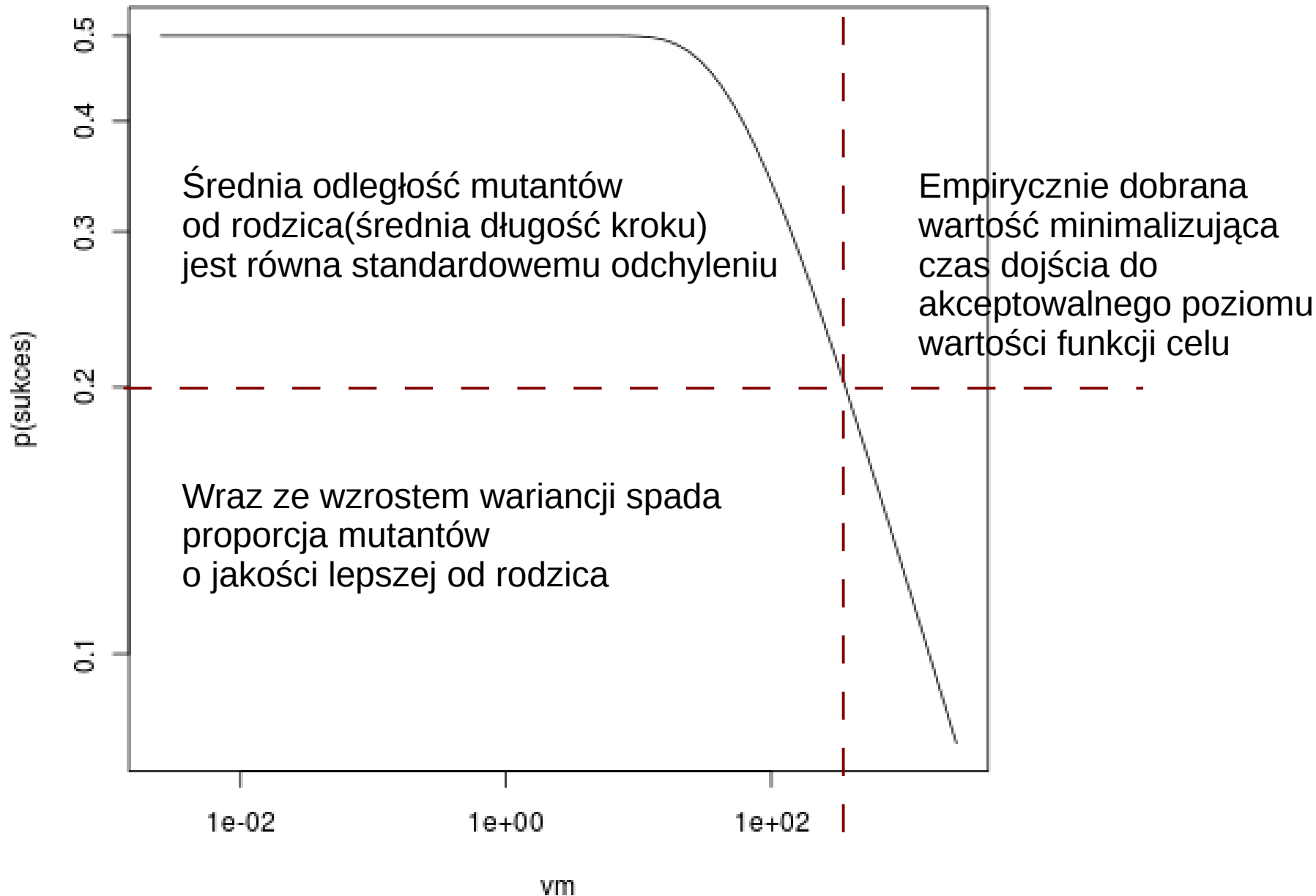


$$\sigma_{opt}^*$$

$$\varphi^*$$

okno ewolucji

# Reguła 1/5 liczby sukcesów





# Reguła 1/5 liczby sukcesów

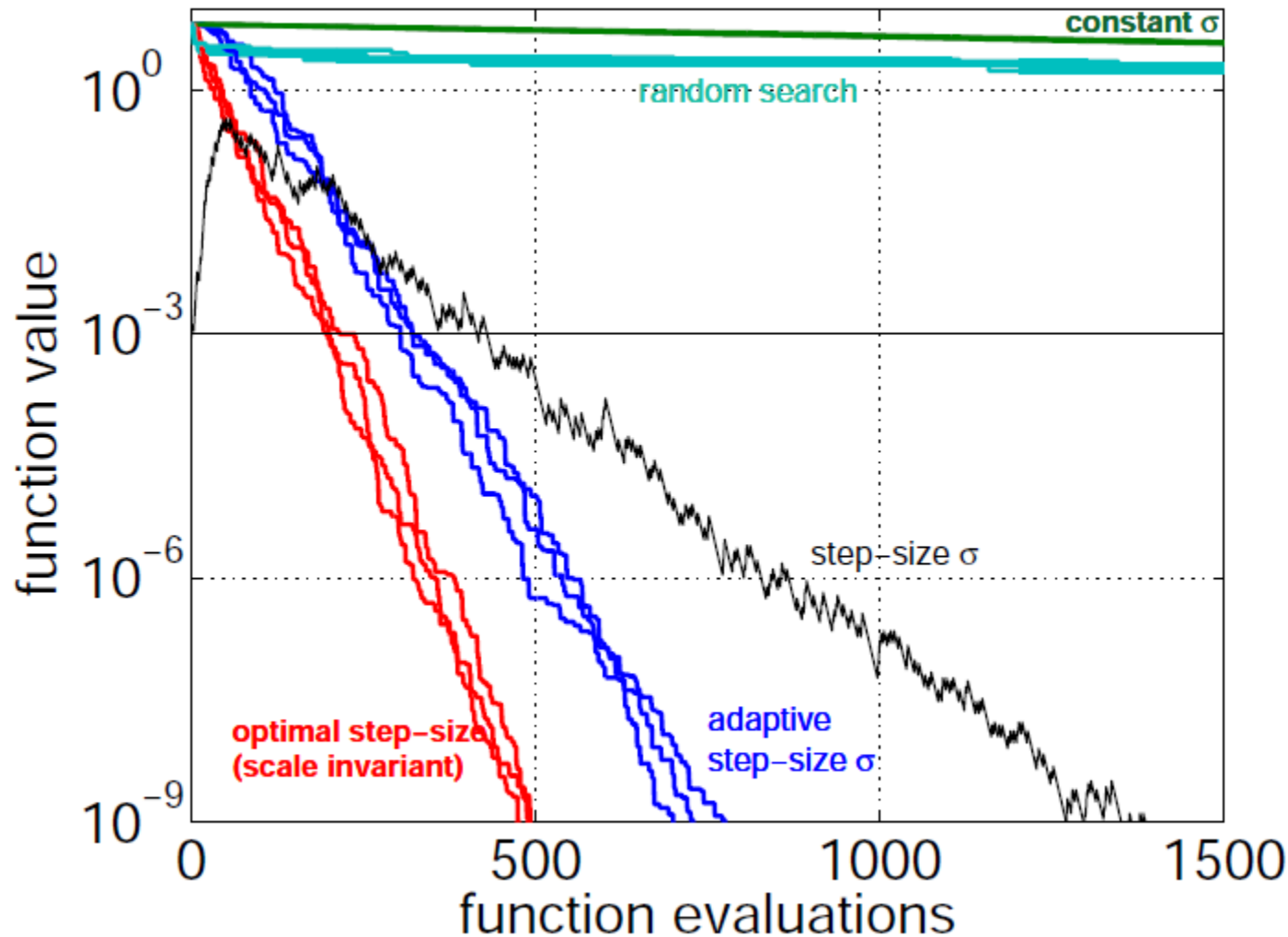
- Liczba mutacji w wyniku których mutant jest lepszy od rodzica powinna wynosić 1/5
- Sterowanie wariancją mutacji
- Pierwotnie stosowana do (1,lambda)-ES, czyli algorytmu wspinaczkowego

$$\sigma(t+k) = a \sigma(t) \quad \text{gdy } p(\text{sukces}) < 0.2$$

$$\sigma(t+k) = \frac{1}{a} \sigma(t) \quad \text{gdy } p(\text{sukces}) > 0.2$$

$$0.817 \leq a \leq 1$$

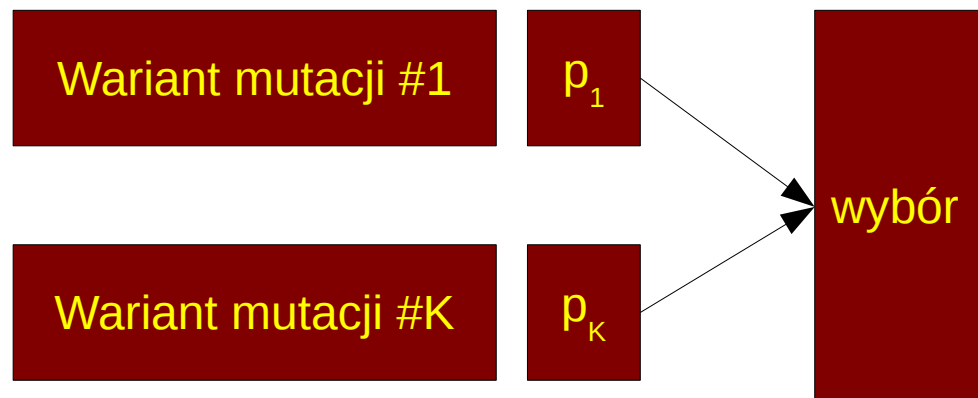
# Reguła 1/5 liczby sukcesów



$$f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^n x_i^2$$

in  $[-0.2, 0.8]^n$   
for  $n = 10$

# Mutacja wariantowa z wyborem zależnym od poprawy



Prawdopodobieństwo wyboru zależne od tego, ile mutantów było lepsze od ich rodziców

Zapominanie

# Mutacja wariantowa z wyborem zależnym od poprawy

*procedure mutation*( $x$ )

$j^* = \text{select } j$

$$\text{where } p_{\text{sel}}(j) = \frac{n_s(j)}{\sum_{k=1}^K n_s(k)}$$

$y = \text{mutation}(x, j^*)$

*if* (*success*( $j^*$ ))

$$n_s(j^*) = n_s(j^*) + \alpha$$

$$n_s(j) = \beta \cdot n_s(j)$$

*return*( $y$ )

$n_s$  – skumulowana liczba sukcesów dla każdego wariantu mutacji

# Samoczynna adaptacja zasięgu mutacji

*procedure* mutation( $x$ )

$$\sigma_j = \sigma_j \exp(\tau a + \tau' a_j)$$

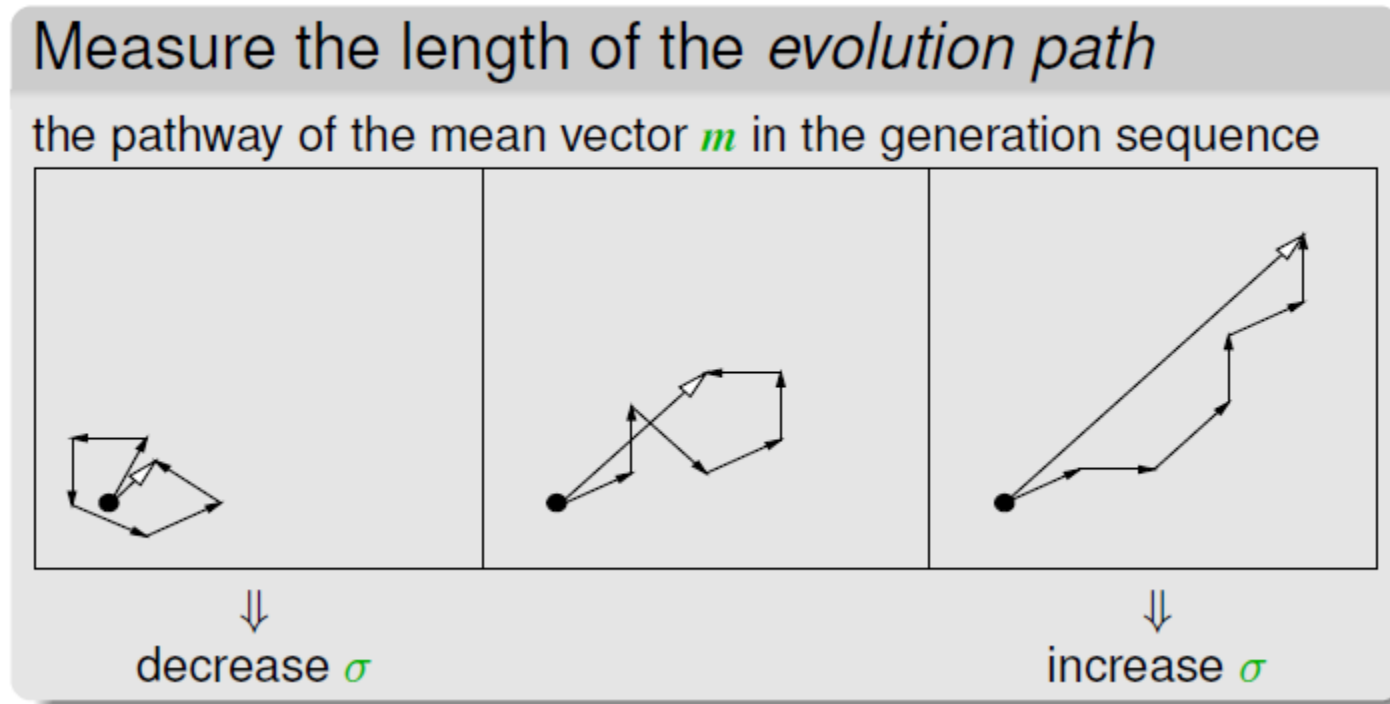
$$\text{where } \tau = \frac{1}{\sqrt{2n}}, \tau' = \frac{1}{\sqrt{2\sqrt{n}}}, a \sim N(0,1), a_j \sim N(0,1)$$

$$y_j = x_j + \sigma_j d_j$$

$$\text{where } d_j \sim N(0,1)$$

*return*( $y$ )

# Adaptacja skumulowanego kroku algorytm CSA-ES



Rysunek z: A. Auger, N. Hansen:

CMA-ES — Evolution Strategies and Covariance Matrix Adaptation, tutorial, GECCO'2011

# Adaptacja skumulowanego kroku algorytm CSA-ES

$$c_\sigma \approx 4/n, \quad d_\sigma \approx 1, \quad p_\sigma = 0$$

Przestrzeń  $x$

while ! stop

generuj  $d_i(t) \sim N(0, I), i=1 \dots \lambda$

oblicz  $q_i(t) = q(m(t) + \sigma(t) \cdot d_i(t))$

Przestrzeń skojarzona

sortuj według  $q_i(t)$

$$\Delta(t) = \frac{1}{\mu} \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t)$$

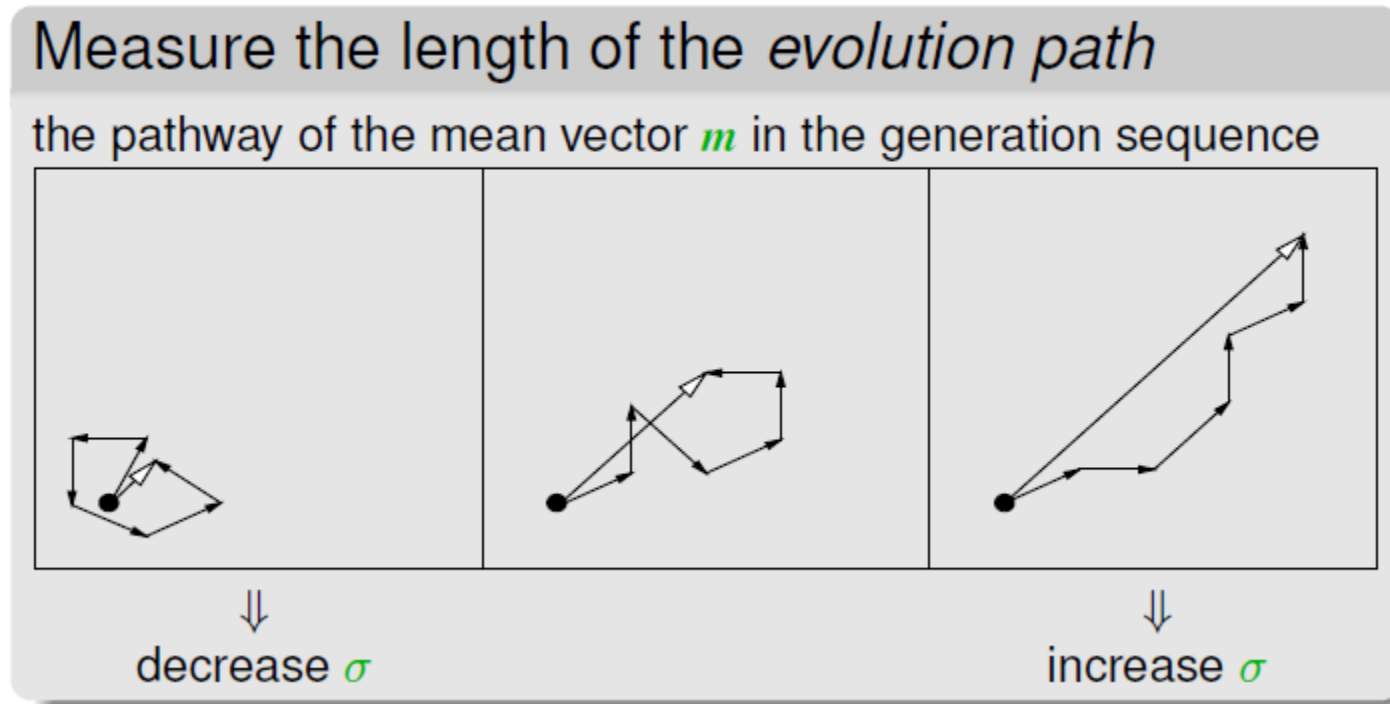
$$m(t+1) = m(t) + \sigma(t) \cdot \Delta(t)$$

$$p_\sigma(t+1) = (1 - c_\sigma) p_\sigma(t) + \sqrt{1 - (1 - c_\sigma)^2} \sqrt{\mu} \Delta(t)$$

$$\sigma(t+1) = \sigma(t) \cdot \exp\left(\frac{c_\sigma}{d_\sigma} \left(\frac{\|p_\sigma\|}{E \|N(0, I)\|} - 1\right)\right)$$

$t \leftarrow t + 1$

# Adaptacja skumulowanego kroku algorytm CSA-ES



Trajektoria punktu środkowego  
w przestrzeni skojarzonej



# Modyfikacja macierzy kowariancji algorytm CMA-ES (wersja 0)

$$C(1) = I$$

Przestrzeń  $x$

*while ! stop*

*generuj  $d_i(t) \sim N(0, C(t))$ ,  $i = 1 \dots \lambda$*

*oblicz  $q_i(t) = q(m(t) + \sigma(t) \cdot d_i(t))$*

*sortuj według  $q_i(t)$*

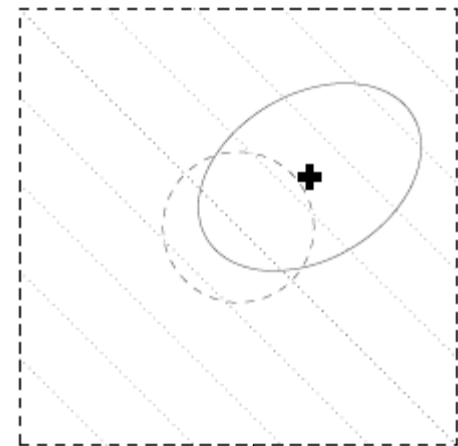
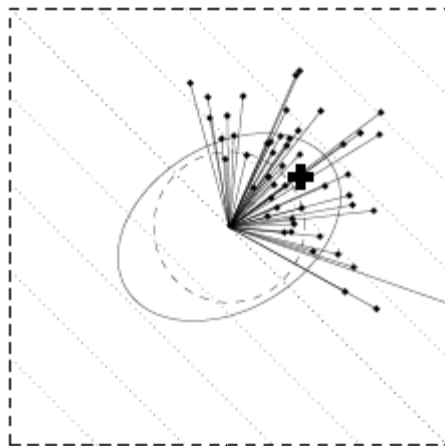
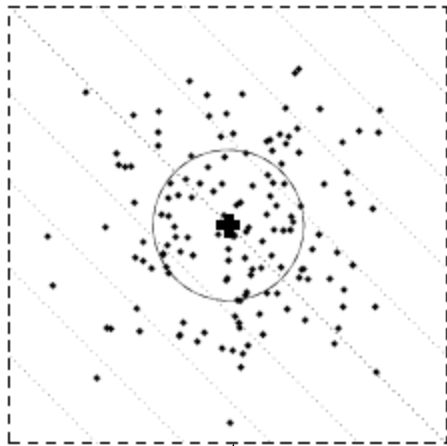
$$\Delta(t) = \frac{1}{\mu} \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t)$$

$$\boxed{m}(t+1) = m(t) + \sigma(t) \cdot \Delta(t)$$

$$\boxed{C}(t+1) = (1 - c_{cov})C(t) + c_{cov} \mu \Delta(t) \Delta(t)^T$$

*$t \leftarrow t+1$*

# Adaptacja macierzy kowariancji algorytm CMA-ES

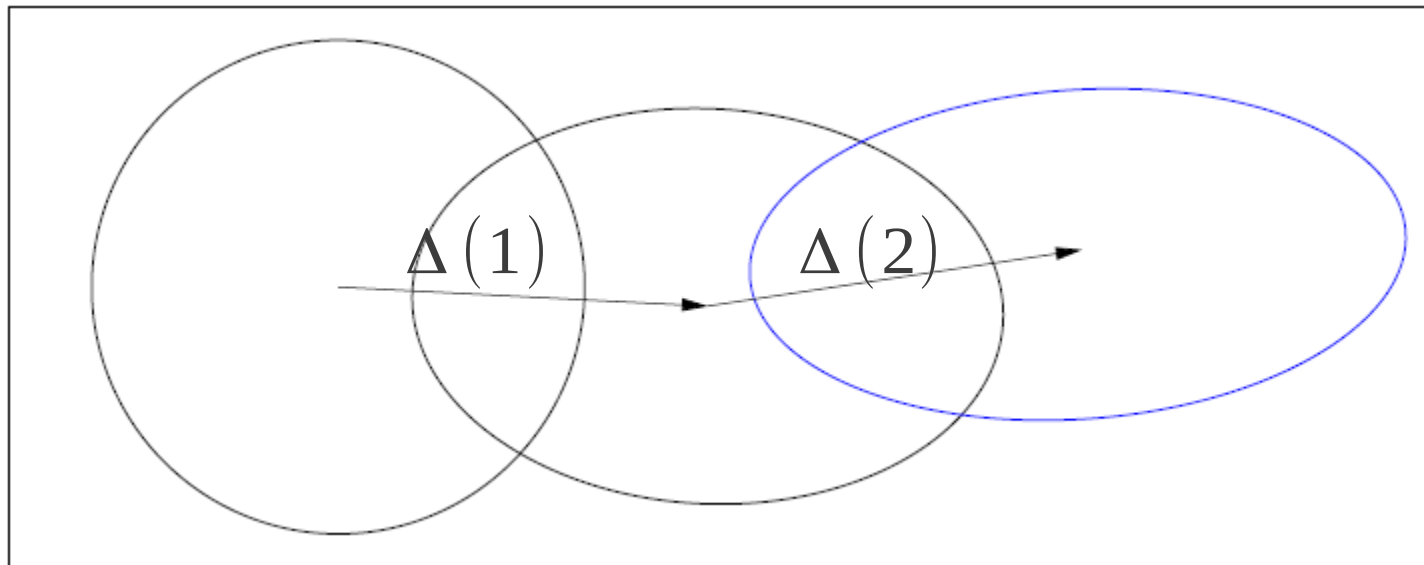


$$\Delta(t) = \frac{1}{\mu} \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t)$$

$$d_i(t) \sim \sigma(t) \cdot N(0, C(t)), i=1 \dots \lambda$$

$$C(t+1) = (1 - c_{cov})C(t) + c_{cov} \mu \Delta(t) \Delta(t)^T$$

# Adaptacja macierzy kowariancji algorytm CMA-ES



# Modyfikacja macierzy kowariancji algorytm CMA-ES (wersja 1)

$$C(1)=I, \quad p_c(1)=0$$

Przestrzeń  $x$

*while ! stop*

*generuj  $d_i(t) \sim N(0, C(t)), i=1 \dots \lambda$*

*oblicz  $q_i(t) = q(m(t) + \sigma(t) \cdot d_i(t))$*

*sortuj według  $q_i(t)$*

$$\Delta(t) = \frac{1}{\mu} \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t)$$

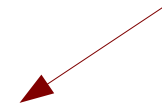
$$\boxed{m}(t+1) = m(t) + \sigma(t) \cdot \Delta(t)$$

$$\boxed{p_c}(t+1) = (1 - c_c) p_c(t) + \sqrt{1 - (1 - c_c)^2} \sqrt{\mu} \Delta(t)$$

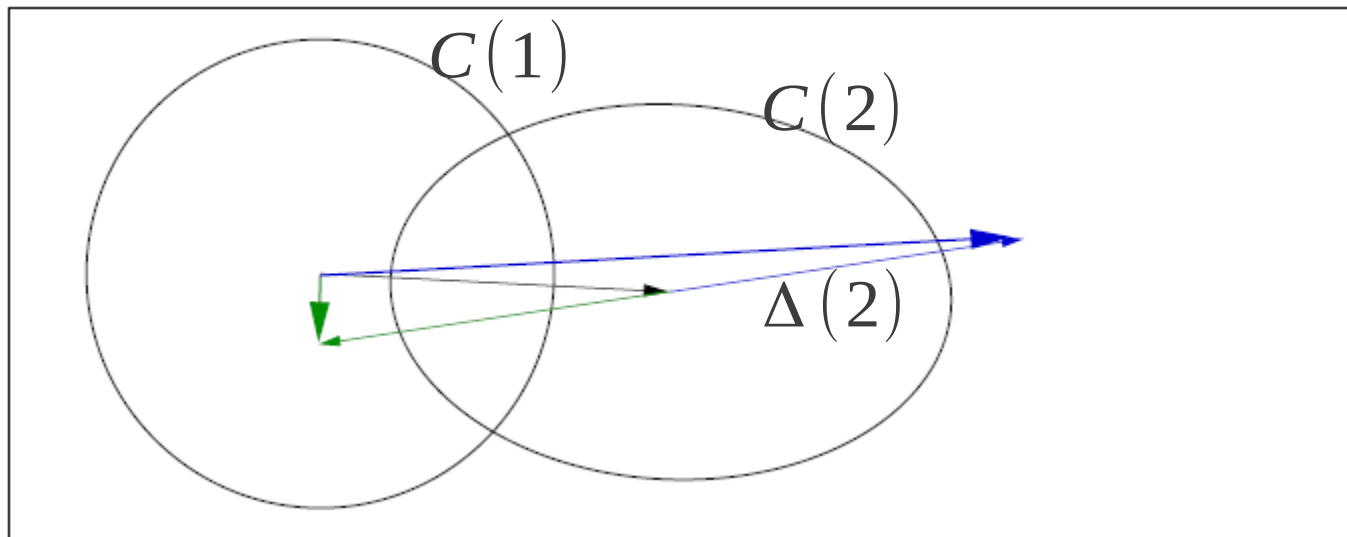
$$\boxed{C}(t+1) = (1 - c_{cov}) C(t) + c_{cov} p_c(t+1) p_c(t+1)^T$$

$$t \leftarrow t+1$$

bezwładność



# Adaptacja skumulowanego kroku algorytm CMA-ES



$$p_c(t+1) = (1 - c_c) p_c(t) + \sqrt{1 - (1 - c_c)^2} \sqrt{\mu} \Delta(t)$$
$$C(t+1) = (1 - c_{cov}) C(t) + c_{cov} p_c(t+1) p_c(t+1)^T$$

Rysunek z: A. Auger, N. Hansen:

CMA-ES — Evolution Strategies and Covariance Matrix Adaptation, tutorial, GECCO'2011

# Modyfikacja macierzy kowariancji algorytm CMA-ES (wersja 2)

$$C(1) = I$$

Przestrzeń  $x$

*while ! stop*

*generuj  $d_i(t) \sim N(0, C(t)), i=1 \dots \lambda$*

*oblicz  $q_i(t) = q(m(t) + \sigma(t) \cdot d_i(t))$*

*sortuj według  $q_i(t)$*

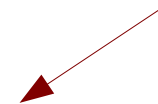
$$\Delta(t) = \frac{1}{\mu} \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t)$$

$$m(t+1) = m(t) + \sigma(t) \cdot \Delta(t)$$

$$C(t+1) = (1 - c_{cov})C(t) + c_{cov} \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t) d_i(t)^T$$

*$t \leftarrow t+1$*

uwzględnienie wielu  
wektorów różnic



Wszystkie operacje w przestrzeni  $x$

# Pełny CMA-ES

$$C(1)=I, \quad p_c(1)=0, \quad p_\sigma(1)=0$$

while ! stop

generuj  $d_i(t) \sim N(0, C(t)), i=1 \dots \lambda$

Przestrzeń  $x$

oblicz  $q_i(t) = q(m(t) + \sigma(t) \cdot d_i(t))$

sortuj według  $q_i(t)$

Przestrzeń skojarzona

$$\Delta(t) = \frac{1}{\mu} \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t)$$

$$m(t+1) = m(t) + \sigma(t) \cdot \Delta(t)$$

$$p_\sigma(t+1) = (1 - c_\sigma) p_\sigma(t) + C^{-1/2} \sqrt{1 - (1 - c_\sigma)^2} \sqrt{\mu} \Delta(t)$$

$$p_c(t+1) = (1 - c_c) p_c(t) + \sqrt{1 - (1 - c_c)^2} \sqrt{\mu} \Delta(t)$$

$$\sigma(t+1) = \sigma(t) \cdot \exp\left(\frac{c_\sigma}{d_\sigma} \left(\frac{\|p_\sigma\|}{E \|N(0, I)\|} - 1\right)\right)$$

$$C(t+1) = (1 - c_1 - c_\mu) C(t) + c_1 p_c(t+1) p_c(t+1)^T + c_\mu \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t) d_i(t)^T$$

$t \leftarrow t+1$

# Pełny CMA-ES

$$C(1)=I, \quad p_c(1)=0, \quad p_\sigma(1)=0$$

*while ! stop*

*generuj*  $d_i(t) \sim N(0, C(t)), i=1 \dots \lambda$

*oblicz*  $q_i(t) = q(m(t) + \sigma(t) \cdot d_i(t))$

*sortuj według*  $q_i(t)$

$$\Delta(t) = \frac{1}{\mu} \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t)$$

$$m(t+1) = m(t) + \sigma(t) \cdot \Delta(t)$$

$$p_\sigma(t+1) = (1 - c_\sigma) p_\sigma(t) + \sqrt{1 - (1 - c_\sigma)^2} \sqrt{\mu} C^{-1/2} \Delta(t)$$

$$\sigma(t+1) = \sigma(t) \cdot \exp\left(\frac{c_\sigma}{d_\sigma} \left(\frac{\|p_\sigma\|}{E \|N(0, I)\|} - 1\right)\right)$$

$$p_c(t+1) = (1 - c_c) p_c(t) + \sqrt{1 - (1 - c_c)^2} \sqrt{\mu} \Delta(t)$$

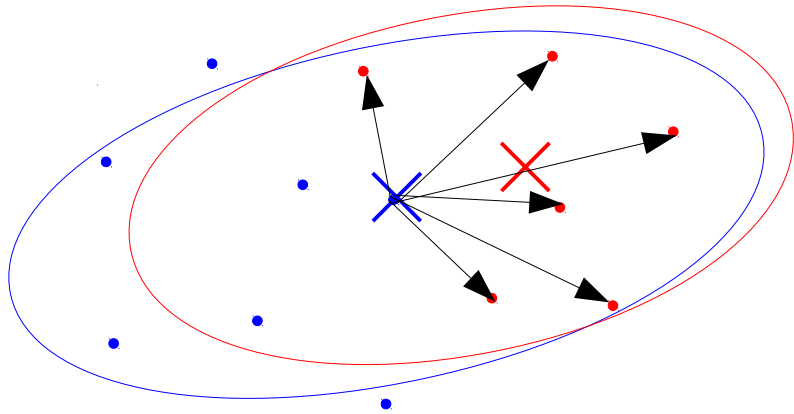
$$C(t+1) = (1 - c_1 - c_\mu) C(t) + c_1 p_c(t+1) p_c(t+1)^T + c_\mu \sum_{i=1}^{\mu} d_i(t) d_i(t)^T$$

$t \leftarrow t+1$



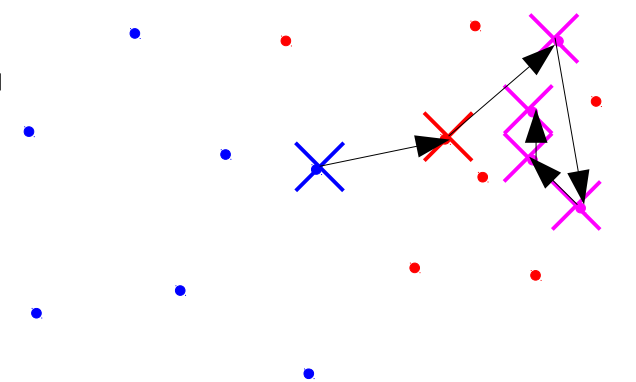
# CMAES

## Covariance Matrix Adaptation Evolution Strategy

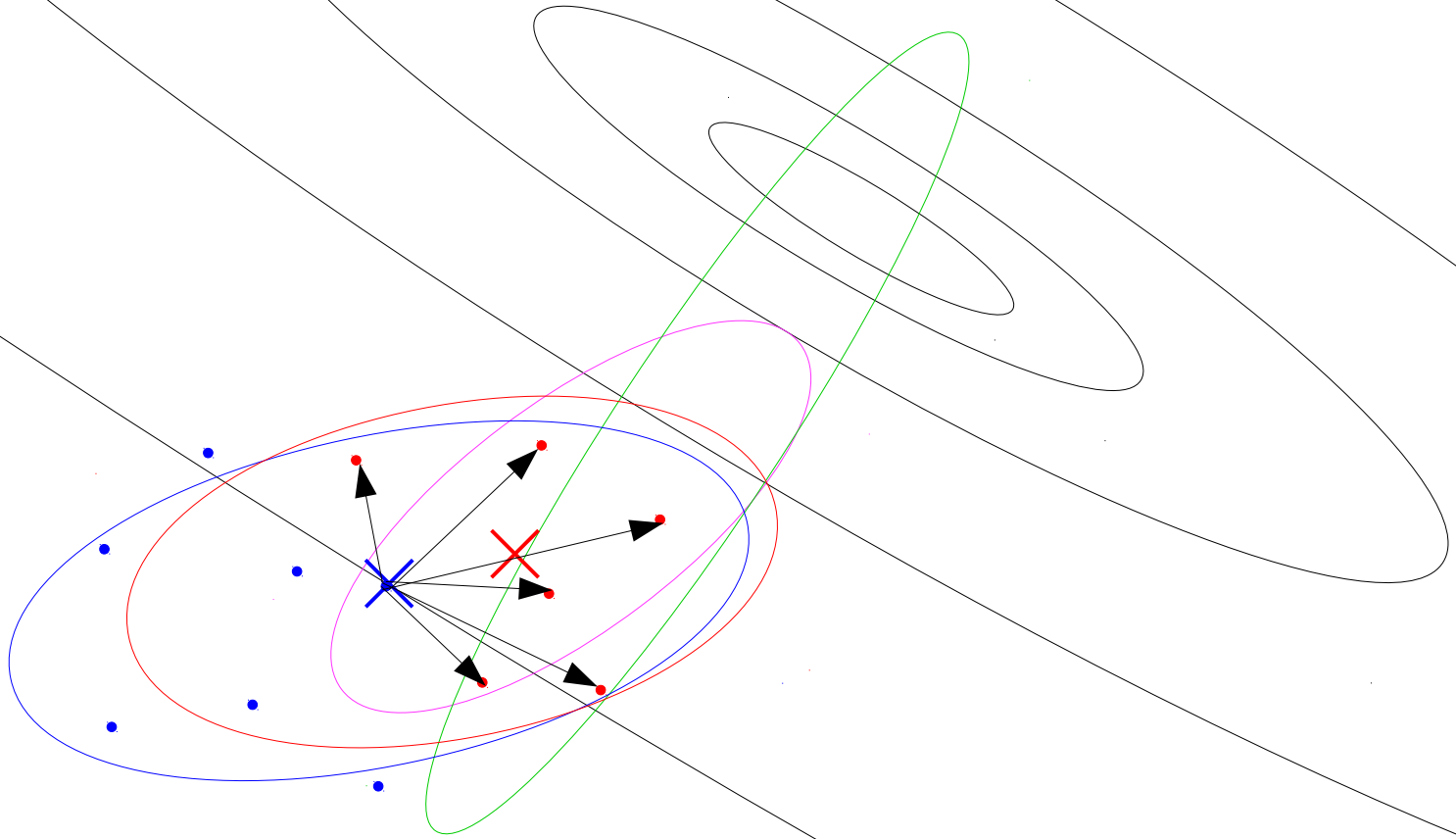


Na podstawie selekcji adaptuje się kształt macierzy kowariancji

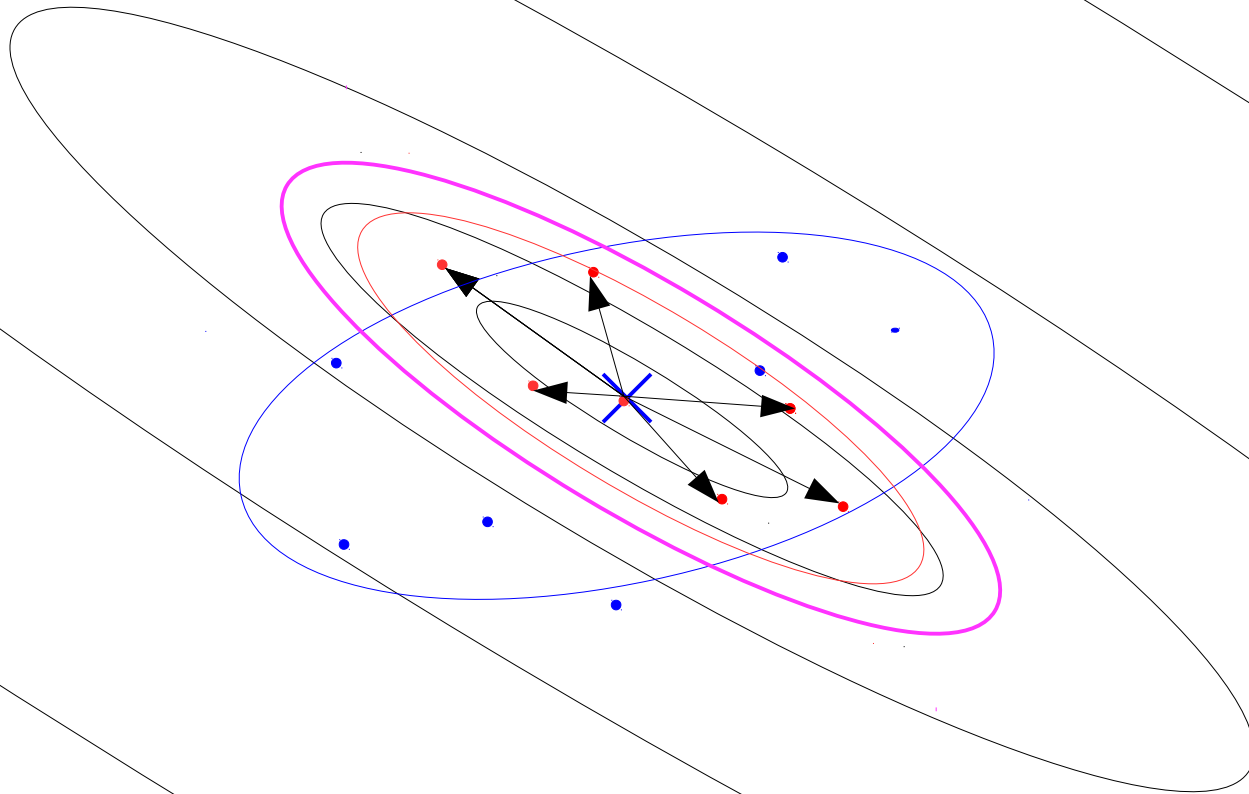
Jej skala zależy od ścieżki ewolucji

+  = CMAES

# CMAES na zboczcu



# CMAES na wzgórzu



# CMAES na wzgórzu

