

# Metody numeryczne

## Sprawozdanie z ćwiczeń laboratoryjnych nr 10

### *Poszukiwanie minimum wartości funkcji metodą symulowanego wyżarzania*

Jan Zajda  
Informatyka Stosowana  
WFiIS  
Akademia Górniczo-Hutnicza w Krakowie  
16 maja 2020

## 1. Wstęp teoretyczny

Jedną z metod znajdowania minimum funkcji jest symulowane wyżarzanie, w swoim działaniu bazujące na pewnych zjawiskach zachodzących w termodynamice. Posługujemy się w niej algorytmem typu Monte Carlo, którego istotną różnicą w stosunku do innych iteracyjnych algorytmów tego typu jest możliwość wyboru gorszego rozwiązania. Metoda ta jest wykorzystywana w szczególnie trudnych problemach, choć sam algorytm jest relatywnie prosty.

Na początku wybieramy dla  $n$  wędrówców położenie początkowe oraz ustalamy parametr - temperaturę na wartość  $T = T_{max}$ . Następnie w każdej iteracji pozwalamy wędrówcom zrobić określoną liczbę kroków o losowych wartościach. Dbamy przy tym, aby wędrówcy nie wyszli poza obszar, który nas interesuje. Przy każdym kroku, jeśli wędrowiec znajdzie się w punkcie o mniejszej wartości niż poprzednio to akceptujemy nową pozycję, a jeśli nie to akceptujemy ją z pewnym zależnym od temperatury prawdopodobieństwem zadanym przez rozkład Boltzmanna, które będziemy obliczać jako:

$$\exp\left(-\frac{p' - p}{T}\right), \quad (1)$$

gdzie  $p'$  to nasze nowe położenie,  $p$  to stare położenie.

Po każdej iteracji algorytmu zmniejszamy wartość temperatury  $T$ , w naszym przypadku wg wzoru:

$$T = \frac{T_{max}}{2^{i_{IT}}},$$

gdzie  $i_{IT}$  jest iteracją, którą aktualnie wykonujemy.

Spowoduje to, że zgodnie ze wzorem (1), w każdej iteracji zmniejsza nam się prawdopodobieństwo akceptacji gorszej pozycji.

## 2. Zadanie do wykonania

### 2.1. Opis problemu

W naszym zadaniu poszukujemy minimum następującej funkcji w obszarze  $[-10, 10] \times [-10, 10]$ :

$$f(x, y) = \sin(x)\sin(y) - \exp\left(-\left(x + \frac{\pi}{2}\right)^2 - \left(y - \frac{\pi}{2}\right)^2\right).$$

Przyjmujemy następujące dane:

Temperatura początkowa:  $T_{max} = 10$

Liczba iteracji:  $IT = 20$

Liczba wędrówców:  $n = 200$

Położenie początkowe dla wszystkich wędrówców:  $(x^0, y^0) = (5, 5)$

Liczba kroków dla każdego wędrowca w jednej iteracji:  $k = 100$

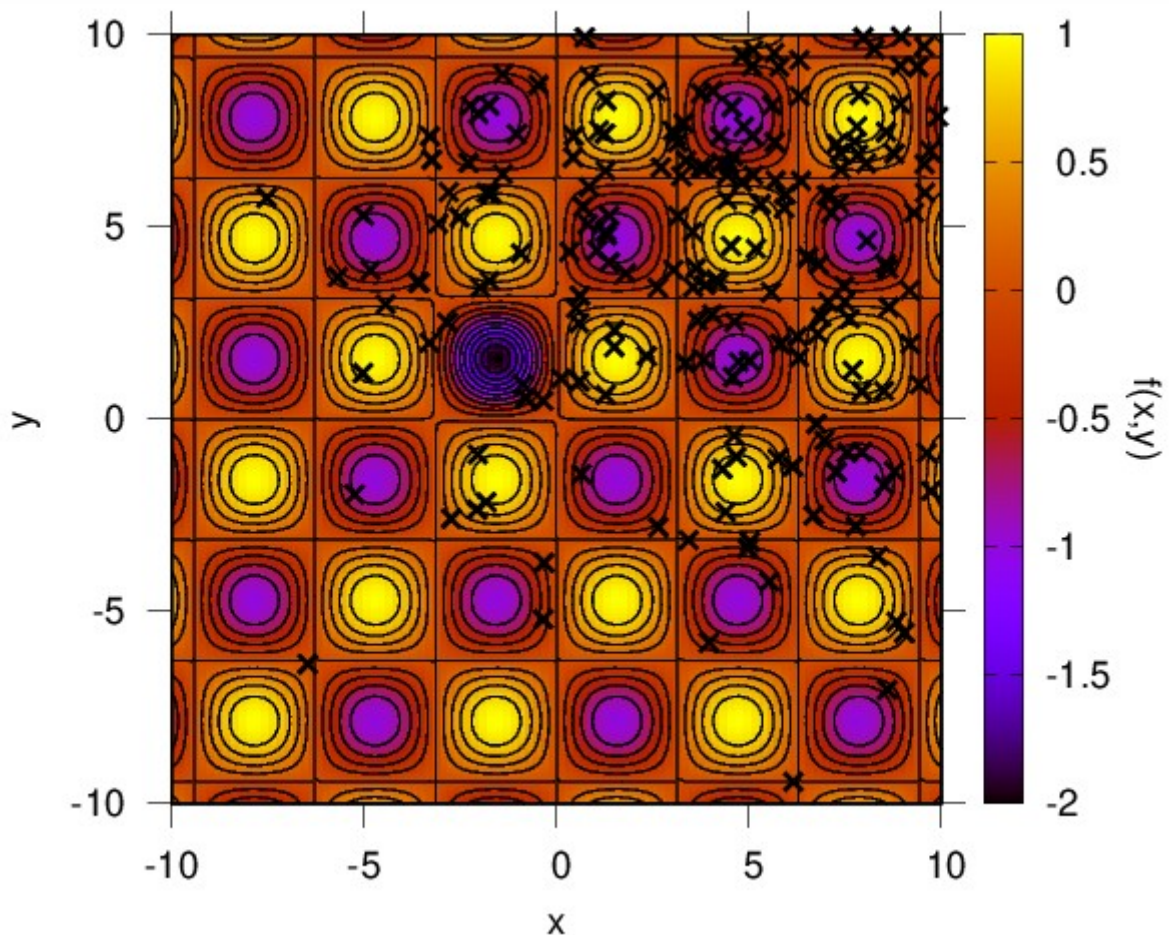
Długość kroków dla każdego wędrowca losujemy z przedziału  $[-1, 1]$  zarówno dla współrzędnej  $x$  jak i  $y$ . W przypadku wyjścia poza zakres losujemy ponownie, do skutku.

## 2.2. Wyniki

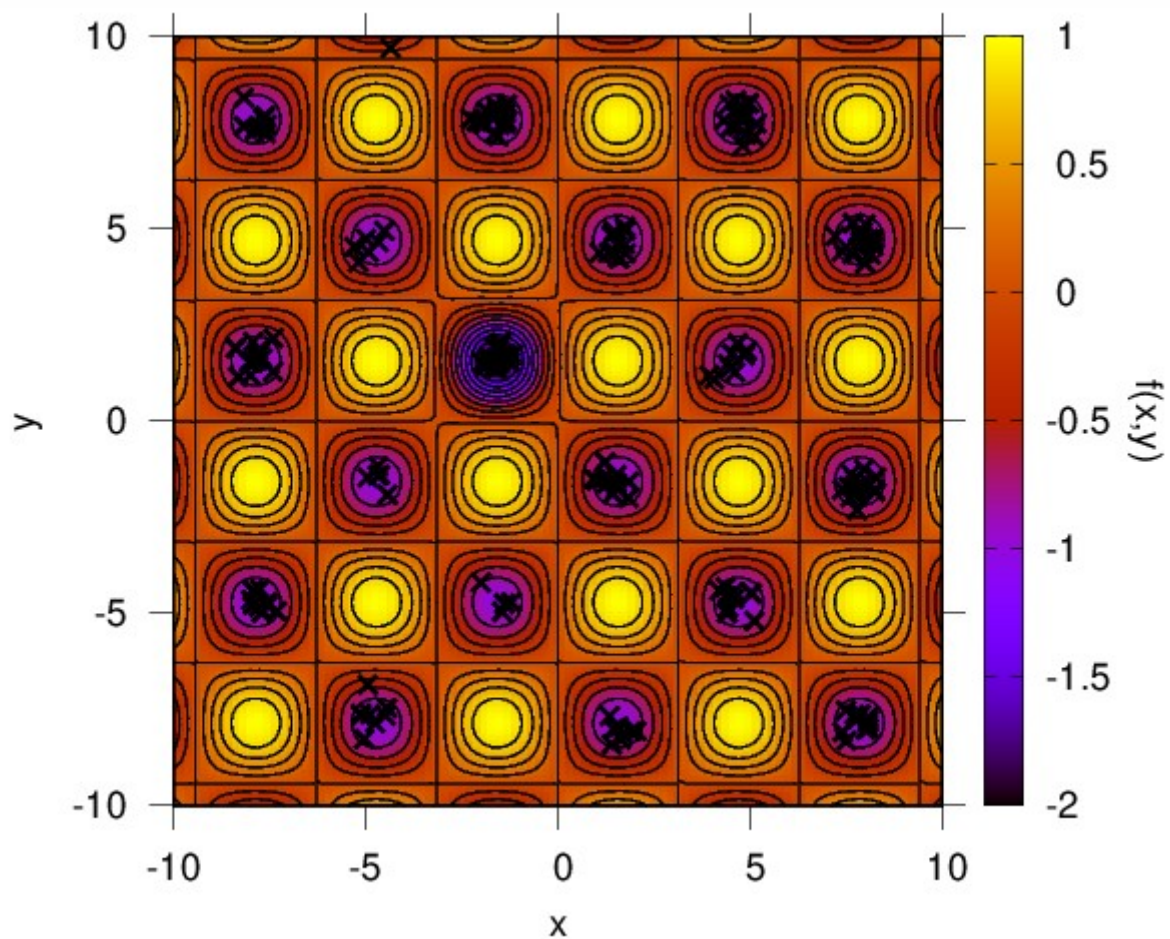
Rysujemy wykresy funkcji  $f(x, y)$  w naszym ustalonym obszarze z zaznaczonymi położeniami wędrówców, po wykonaniu wszystkich kroków dla iteracji  $i_T = 0, 7, 20$ .

Ponadto dla pierwszego wędrowca wypisujemy wartości funkcji  $f(x, y)$  dla wszystkich kroków.

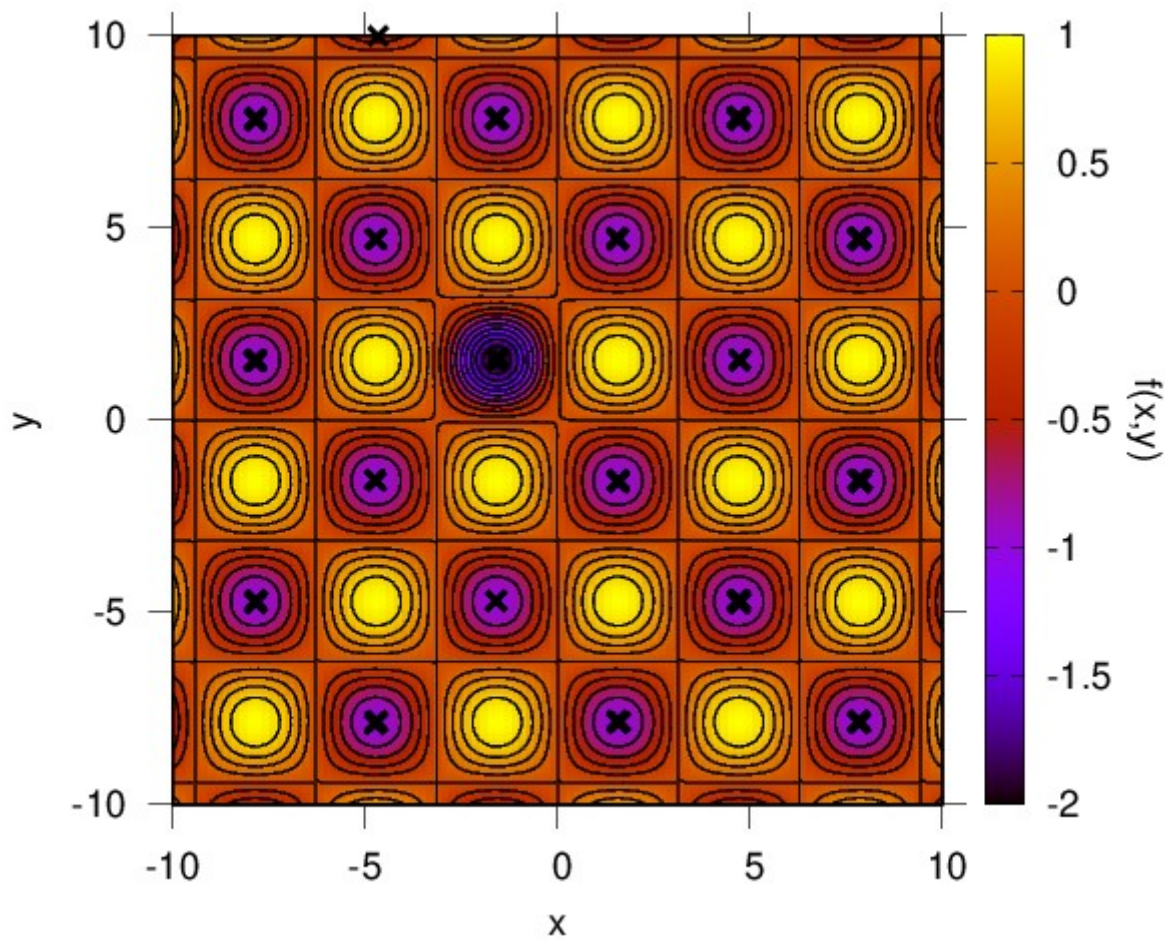
Zamieszczono także efekt działania algorytmu przy pominięciu obniżania temperatury.



Wykres 1: Położenia wędrówców po wykonaniu wszystkich kroków dla iteracji  $i_T = 0$ .

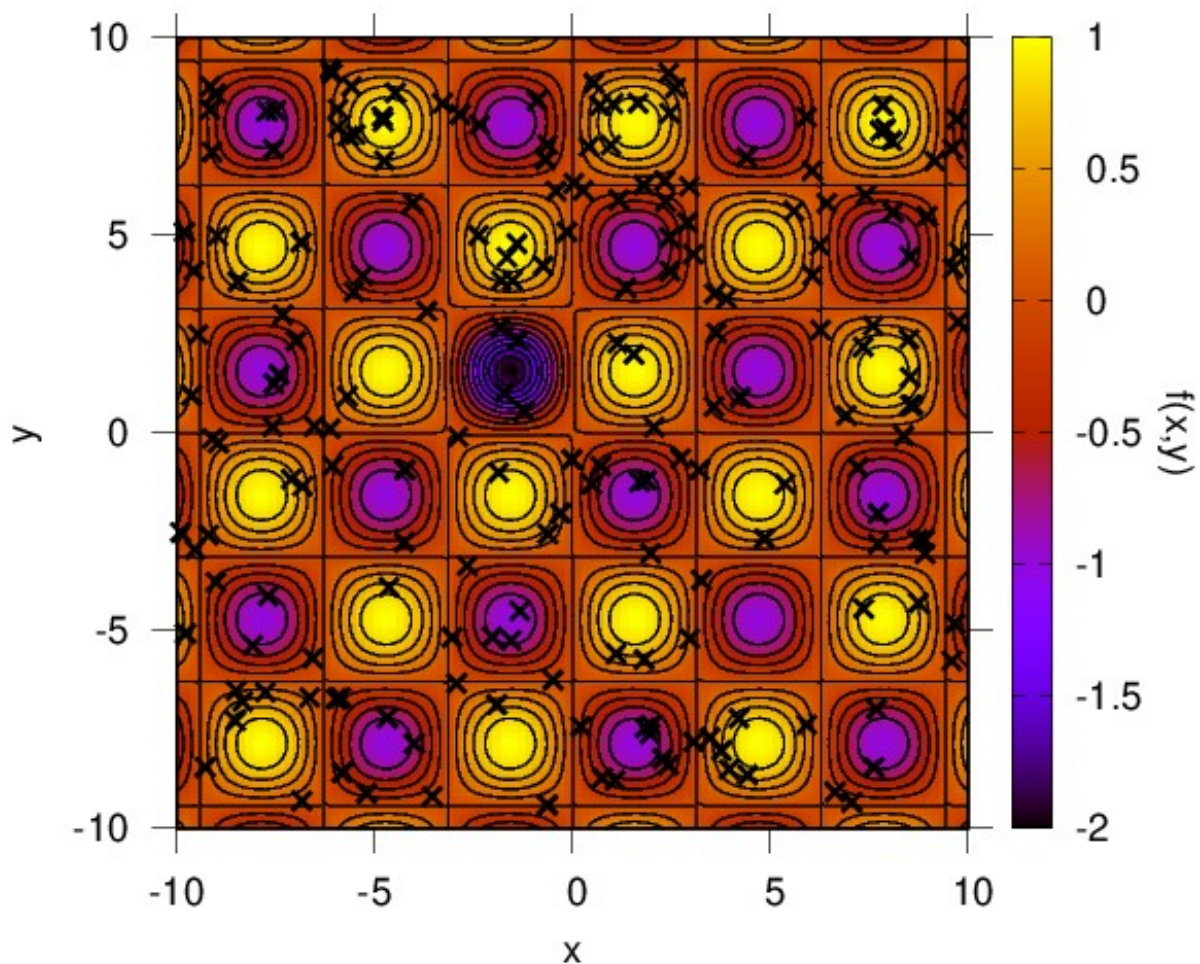
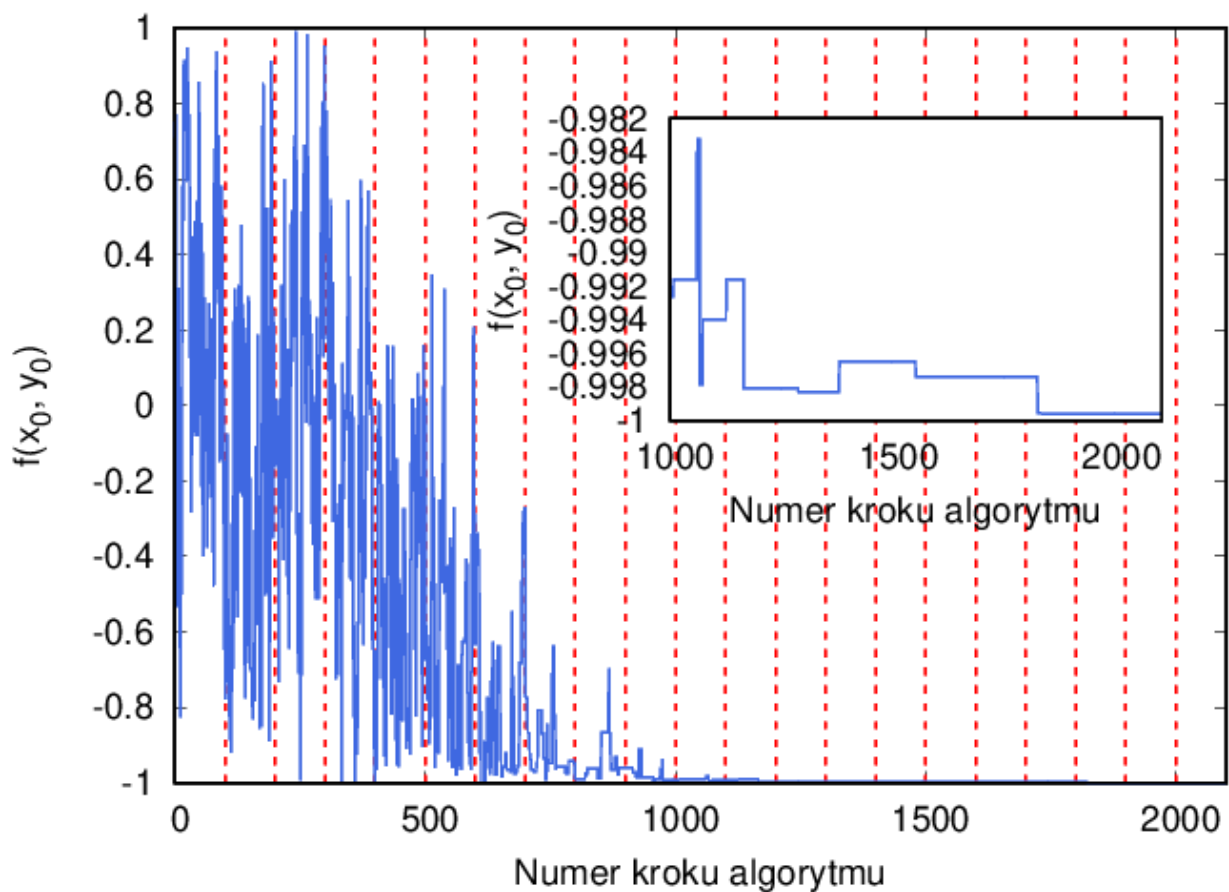


Wykres 2: Położenia wędrowców po wykonaniu wszystkich kroków dla iteracji  $i_T = 7$ .



Wykres 3: Położenia wędrowców po wykonaniu wszystkich kroków dla iteracji  $i_T = 20$ .





Znalezione minimum funkcji w szukanym obszarze:

Minimum  $f(x_{min}, y_{min}) = -1.99999$  w punkcie  $(x_{min}, y_{min}) = (1.57379, 1.57027)$ .

### 3. Wnioski

Jak widać po powyższych wykresach, metoda wyżarzania pozwoliła znaleźć nam minima funkcji w rozważanym obszarze, w pewnym przybliżeniu. Rozważana funkcja nie posiada globalnego minimum, ale znaleziona najmniejsza wartość odpowiada naszym oczekiwaniom. Na początku działania algorytmu położenia wędrowców rozsiane są bardzo chaotycznie, ale już po iteracji  $i_{IT} = 7$ , wędrowcy znajdują się w pobliżu poszukiwanych minimów. Możemy to też zaobserwować na wykresie 4, gdzie po około 1000 krokach położenia wędrowców są już bardzo stabilne. Wartości w położeniach prawie się nie zmieniają lub zmieniają się nieznacznie.

Dodatkowo widzimy, na wykresie 4, że wędrowiec pierwszy pozwolił nam znaleźć jedynie minimum lokalne w danym obszarze, równe w przybliżeniu -1. To pokazuje nam zarazem zaletę tej metody, gdyż obok najmniejszej wartości znajdujemy też minima lokalne, ale także trudność polegającą na wybraniu odpowiedniej liczby wędrowców. Wybranie jednego wędrowca w przypadku danej funkcji oraz rozważanego przedziału byłoby zdecydowanie niewystarczające.

Kolejnym ważnym aspektem jest obniżanie temperatury. Na wykresie 5 widzimy efekt pominięcia tego kroku. Mimo wykonania wszystkich iteracji, położenia wędrowców są nadal chaotycznie rozsiane. Jest to spowodowane niemalejącym prawdopodobieństwem akceptacji gorszego położenia.