

Sprawozdanie – Laboratorium nr 10

Poszukiwanie minimum wartości funkcji metodą symulowanego wyżarzania

Mikołaj Marchewa, 25 maja 2020

1. Wstęp teoretyczny

Optymalizacja polega na poszukiwaniu ekstremum globalnego zadanej funkcji. W naszym przypadku poszukiwane będzie **minimum globalne**, czyli taką wartość funkcji (wielu zmiennych), dla której funkcja ta osiąga najmniejszą wartość w całej swojej dziedzinie, zgodnie z poniższą definicją:

$$\bigwedge_{x \in R^n} f(x) \geq f(x_{min}), \quad (1)$$

gdzie x_{min} jest minimum globalnym.

Metoda Monte Carlo to opracowany przez Stanisława Ulama numeryczny sposób rozwiązywania procesów zbyt złożonych, by można było przewidzieć ich wynik z pomocą analitycznego podejścia. Metoda polega na wielokrotnym wykonywaniu obliczeń (opartych o losowe symulacje ze znanym rozkładem prawdopodobieństwa), i na ich podstawie, szacowaniu wyniku.

Metoda symulowanego wyżarzania to stochastyczna metoda (jedna z metod Monte Carlo), która z wykorzystaniem tzw. wędrowców, przeszukuje zadaną przestrzeń w celu odnalezienia jej minimum globalnego. Algorytm ten, po ustaleniu odpowiednich warunków początkowych:

- $T = T_{max}$,
- punkt startowy x_0 ,
- wartość funkcji w punkcie startowym $f(x_0)$,
- ilość kroków M , jaką wędrowiec ma wykonać,

w sposób iteracyjny powtarza kolejne czynności:

1. losowanie przemieszczenia wędrowca Δx ,
2. sprawdzenie czy po przesunięciu przemieszczeniu wartość funkcji w nowym punkcie jest mniejsza od poprzedniej:

$$f(x_i + \Delta x) < f(x_i), \quad (2)$$

jeśli warunek ten jest spełniony wówczas przesuwamy punkt w którym znajduje się wędrowiec. W przeciwnym przypadku wyznaczamy prawdopodobieństwo akceptacji gorszego położenia zgodnie ze wzorem:

$$P = \exp\left(-\frac{f(x_i + \Delta x) - f(x_i)}{T}\right), \quad (3)$$

oraz wyznaczamy liczbę pseudolosową X z przedziału $(0,1)$. Jeśli spełniony jest warunek $X < P$, wówczas akceptujemy nowe, gorsze położenie i przechodzimy do kolejnego kroku.

3. Co określoną początkowo M liczbę iteracji zmniejszmy temperaturę, co efektywnie zmniejsza prawdopodobieństwo akceptacji położenia o wyższej funkcji kosztu.

2. Zadanie do wykonania

2.1 Opis problemu

Głównym zadaniem tych zajęć laboratoryjnych było odnalezienie minimum globalnego funkcji dwóch zmiennych wykorzystując uprzednio zaimplementowany algorytm wyżarzania ze zmienną temperaturą T . Wzór zadanej funkcji przedstawiono poniżej:

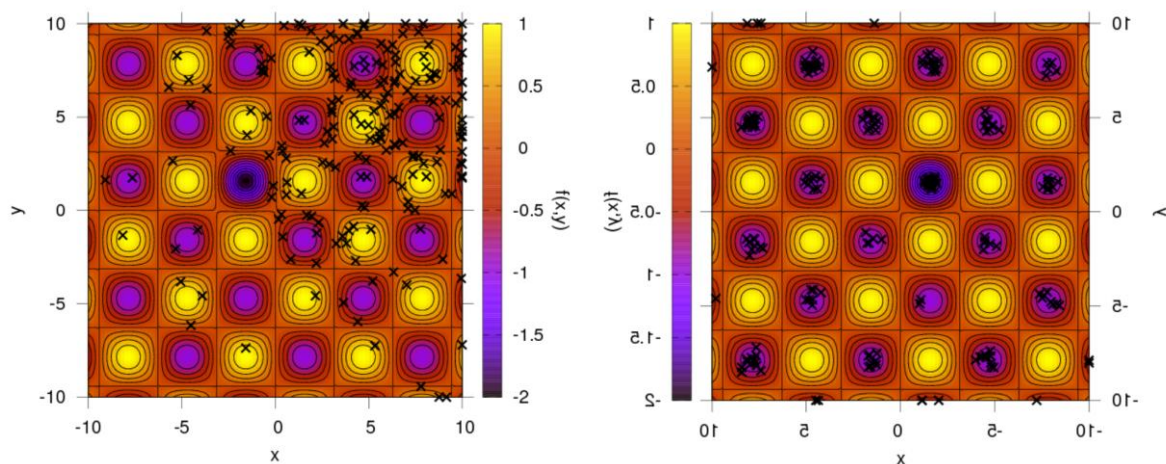
$$f(x, y) = \sin(x)\sin(y) - \exp\left(-\left(x + \frac{\pi}{2}\right)^2 - \left(y - \frac{\pi}{2}\right)^2\right). \quad (4)$$

Symulację przeprowadzono dla $N = 200$ wędrówców na płaszczyźnie $[-10, 10] \times [-10, 10]$. Położenie początkowe wędrówców $(x^{(0)}, y^{(0)}) = (5, 5)$, zaś temperaturę wyznaczamy w kolejnych iteracjach co $k = 100$ kroków błędzenia, zgodnie z wzorem:

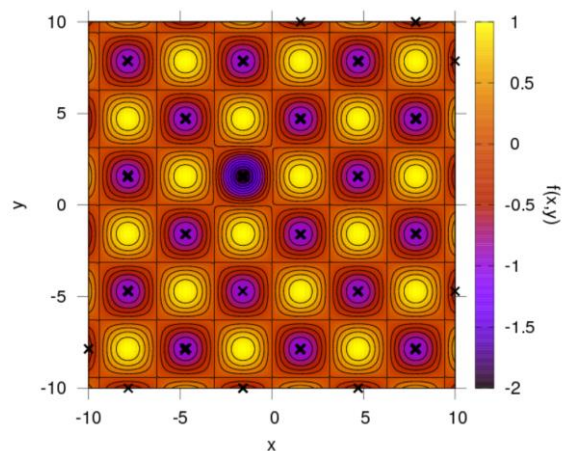
$$T = \frac{10}{2^{i_t}}, \quad (5)$$

gdzie i_t to numer iteracji.

2.2 Wyniki

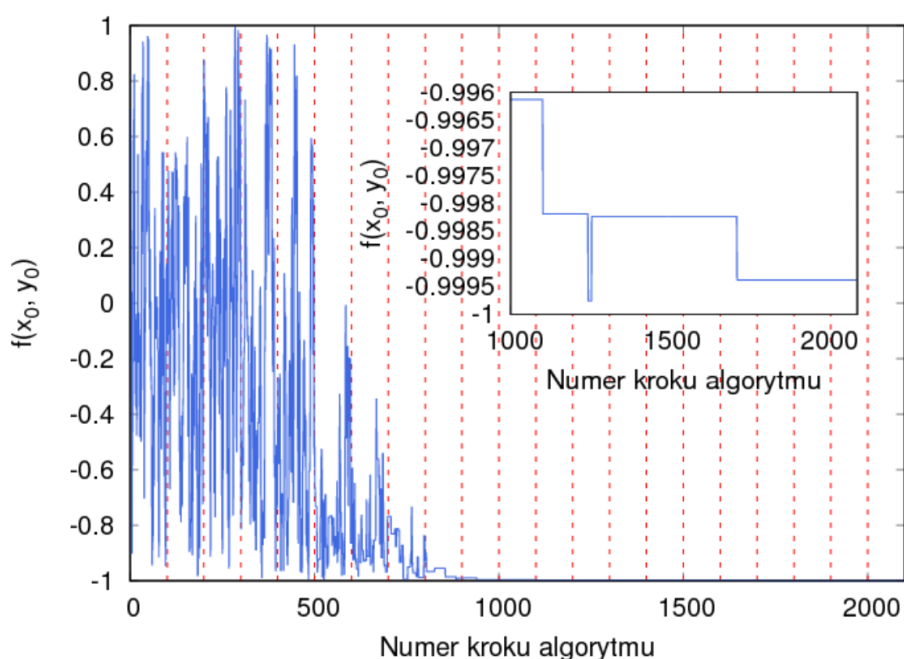


Wykres 1: Położenie wędrówców w iteracji $i_t = 0$ Wykres 2: Położenie wędrówców w iteracji $i_t = 7$



Wykres 3: Położenie wędrówców w iteracji $i_t = 20$

Powyższe wykresy obrazują jak zmieniało się położenie wszystkich $N=200$ wędrowców w danych iteracjach. Początkowo widoczny jest znaczny „rozstrzał” położeń, a następnie w dalszych iteracjach stopniowe obniżanie się położenia, czyli wartości funkcji w punktach, w których znajdują się wędrowcy i skupianie się tych punktów w lokalnych bądź globalnym minimum funkcji na zadanej przestrzeni.



Wykres 4: Wartość funkcji $f(x, y)$ dla wszystkich położeń pierwszego z wędrowców.

Wykres 4 obrazuje „burzliwą” drogę wędrowca z indeksem 0. Początkowo wahania wartości położenia w punkcie, w którym znajduje się wędrowiec, są znaczne, jednak w miarę obniżania się temperatury T i zwiększania liczby losowań, „wysokość” na której znajduje się wędrowiec ulega gwałtownemu obniżeniu i utrzymaniu się na stałym poziomie w okolicy wartości równej -1.

Dodatkowo wyznaczone zostało położenie punktu dla którego wartość funkcji, po zakończeniu działania algorytmu, była najmniejsza. Tak więc w punkcie $(x, y) = (-1.57219, 1.56859)$ wartość funkcji wyniosła $f(x, y) = -1.99999$. Świadczy to o poprawnym odnalezieniu szukanego punktu bliskiego minimum globalnemu funkcji na zadanym przedziale.

3. Wnioski

- Metoda symulowanego wyżarzania pozwoliła na poprawne odnalezienie minimum globalnego zadanej funkcji.
- Stopniowe zmniejszanie się temperatury T , powoduje dążenie prawdopodobieństwa P do zera, czyli prawdopodobieństwa przyjęcia gorszego położenia. Oznacza to, że wędrowiec wraz ze wzrostem temperatury może przyjmować jedynie coraz to niższe wartości położenia.
- Istotną rolę odegrała liczba wędrowców. Wykresy 1-3 obrazują, że wielu z wędrowców „zblądziło” w czasie odszukiwania globalnego minimum i w związku z brakiem możliwości przyjęcia gorszego położenia wraz ze wzrostem temperatury, przyjęły one minima lokalne na zadanej przestrzeni.

- Próba zniwelowania powyższego problemu przyjmowania przez wędrowców minimów lokalnych, poprzez nieobniżanie temperatury, byłaby nieskutecznym rozwiązaniem. Skorelowanie temperatury i prawdopodobieństwa przyjmowania gorszego położenia, poskutkowałoby nieskończonym błędzeniem wędrowców, bez przybliżenia poszukiwanego wyniku.
- Dodatkowym atutem rozwiązywania problemu optymalizacji przy pomocy metody wyżarzania lub pochodnych metod metody Monte Carlo, jest prostota ich implementacji i zrozumienia. Należy jednak brać pod uwagę losowość działania tego typu algorytmów i ryzyko znalezienia lokalnego, a nie globalnego minimum funkcji.

4. Bibliografia

4.1 Wstęp teoretyczny napisany na podstawie wykładu dr hab. inż. Tomasza Chwieja - [link]
http://home.agh.edu.pl/~chwiej/mn/minimalizacja_1819.pdf