WSI – Ćwiczenia 1 / Zadanie 2

- Zaimplementować metodę najszybszego wzrostu (minimalizacja, spodziewam się stałego współczynnika kroku, jeśli jednak ktoś chce zrobić więcej i zastosować zmienny współczynnik to ma taką możliwość). Gradient wyliczamy numerycznie.
- Narysować zachowanie algorytmu (kolejne kroki algorytmu jako strzałki na tle poziomic funkcji celu). Uwaga: w praktycznych zadaniach optymalizacji nie da się narysować funkcji celu ponieważ zadania mają wiele wymiarów (np. 100), oraz koszt wyznaczenia oceny jednego punktu jest duży.
- Zastosować metodę do znalezienia optimum funkcji booth w 2 wymiarach, po czym do znalezienia optimum funkcji o numerach od 1 do 3 z CEC 2017 w 10 wymiarach (na wykresie narysować kroki w wybranych 2 wymiarach z 10). Ograniczenia kostkowe przestrzeni to [-100, 100]. Uwzględnianie ograniczeń przez rzutowanie, np. dla x>100 x=100. Uwaga: wszystkie funkcje są unimodalne. Funkcje CEC są bardzo trudne, nie należy spodziewać się znalezienia optimum dla wszystkich. Należy jednak podjąć próby (z różnymi ustawieniami parametru beta).

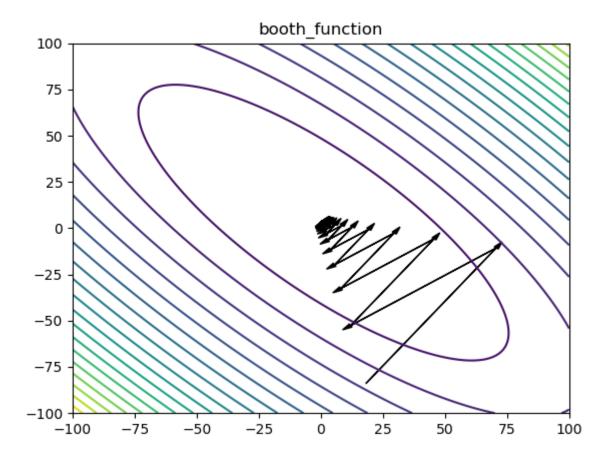
W sprawozdaniu należy zawrzeć wykresy uzyskane stworzonym oprogramowaniem (np. po 3 dla każdej funkcji, dla różnych punktów startowych). Należy podać wartość funkcji celu w punkcie uznanym za optimum.

Pytania:

- 1. Jak wartość parametru beta wpływa na szybkość dojścia do optimum i zachowanie algorytmu? Jakiej bety użyto dla każdej z funkcji?
- 2. Zalety/wady algorytmu?
- 3. Wnioski

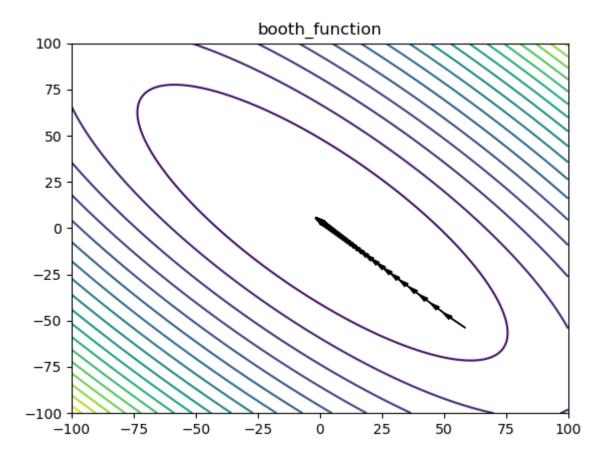
Pytanie 1:

Odp.: Im mniejsza wartość parametru beta tym lepsza precyzja szukania ale wolniejsze "uczenie" - znajdowanie optimum trwa dłużej. Większa wartość beta powoduje "skakanie" wokół punktu docelowego, ale znajdowanie punktu docelowego trwa już krócej. Potwierdzają to wykresy funkcji poniżej. Dla każdej funkcji użyto następujących parametrów beta:

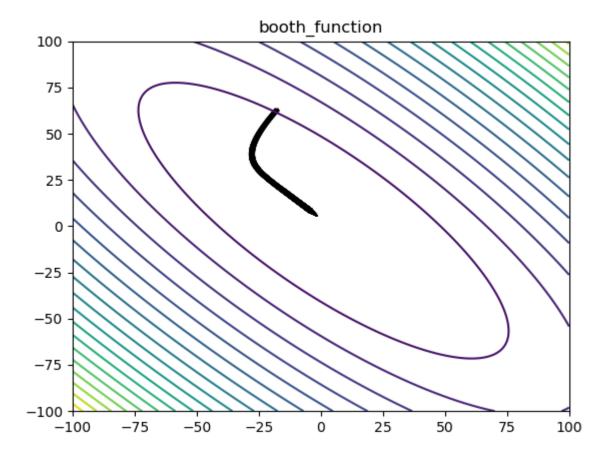


Rys. 1. Funkcja booth z parametrem beta = 0,1 Optimum: $x = [1.00010659 \ 2.99997905], y = 4.113999510297749e-08$

Start point: [18.08937806 -83.94497721]



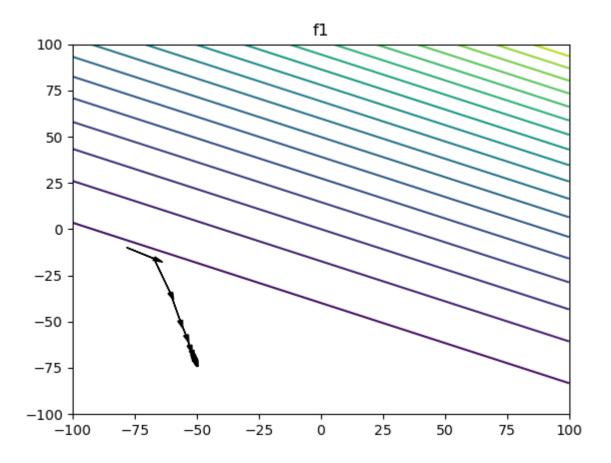
Rys. 2. Funkcja booth z parametrem beta = 0,05Optimum x = [1.00099681 2.99900319], y = 1.987253955268578e-06,
Start point: [58.5122186 -53.88637917]



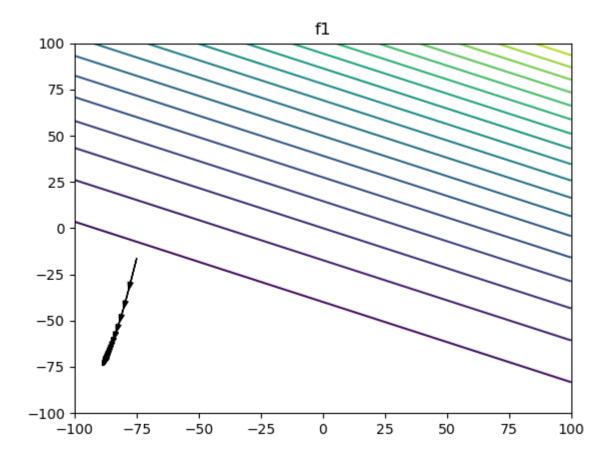
Rys. 3. Funkcja booth z parametrem beta = 0.001

Optimum: $x = [-4.32443588 \ 8.32443643], y = 56.69924079094714,$

Start point: [-17.31444789 63.5284053]

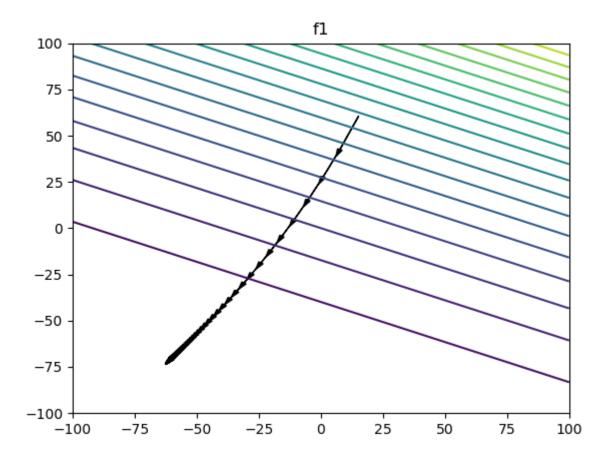


Rys. 4. Funkcja f1 z parametrem beta = 0,00000002



Rys. 5. Funkcja f1 z parametrem beta = 0,00000001

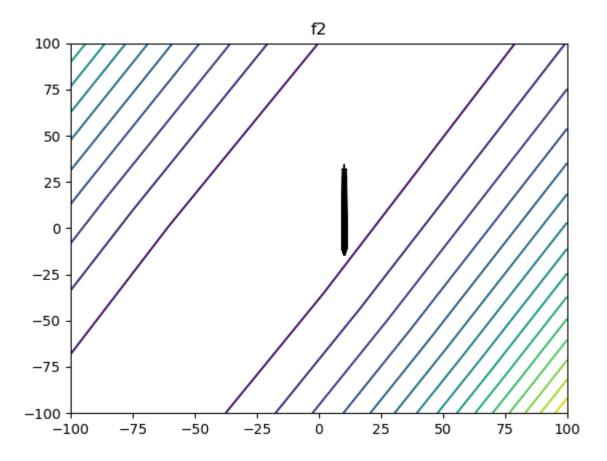
 $\begin{array}{l} \text{Optimum: } x = [-87.43555538 - 70.42926188 - 29.60988077 - 58.32678775 \ 22.08922324 \\ 59.93841275 - 2.45768429 \ 18.55910447 \ 76.6801775 \ -5.04792265], y = 2969.6230205765987; \\ \text{Start point: } [-75.03769324 - 16.3195213 \ 27.23125725 - 61.67584039 - 29.72522312 \\ 13.80340526 \ 36.49302643 \ 68.94536291 \ 79.04408048 \ 57.09559661] \\ \end{array}$



Rys. 6. Funkcja f1 z parametrem beta = 0,000000005

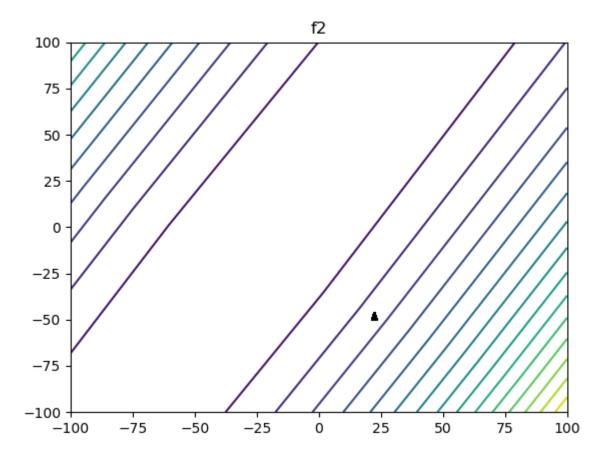
 $\begin{array}{l} \text{Optimum: } x = [-60.21358558 \ -70.4286532 \ -29.60926541 \ -58.32657052 \ 22.09015788 \\ 59.93797573 \ 25.49736882 \ 18.55792096 \ 76.67967998 \ -28.00182207], y = 216.80394494358228 \\ \end{array}$

Start point: [15.12954106 60.58138357 22.74402001 -37.51373478 82.12462195 -23.65071038 -59.04061307 -69.47389613 -20.4318286 -41.61253525]



 $\begin{array}{l} \text{Optimum: } x = [\ 10.19127601\ -10.67964123\ \ 91.68813225\ -23.50069837\ \ 39.89592948 \\ 70.93817303\ \ 47.2255504\ \ -28.50195234\ \ 86.10104068\ \ 54.44277545], y = 2.9155409388000115e + 17.466666 \\ \end{array}$

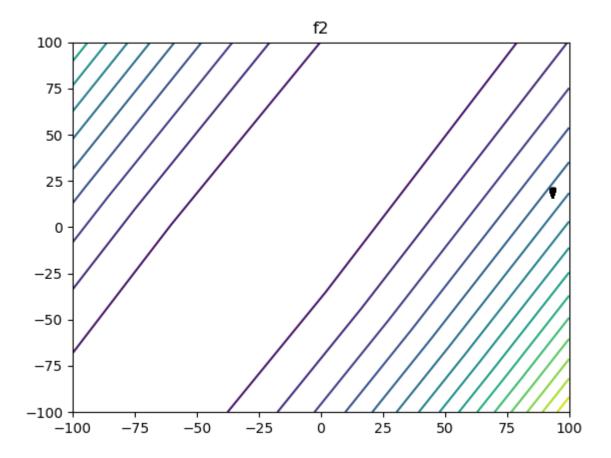
Start point: [10.19118246 34.53072249 91.68811456 -26.34468748 23.9033782 70.93842731 47.22560549 -50.24339675 94.37905105 43.19607633]



Rys. 8. Funkcja f2 z parametrem beta = 0,000000000000000001

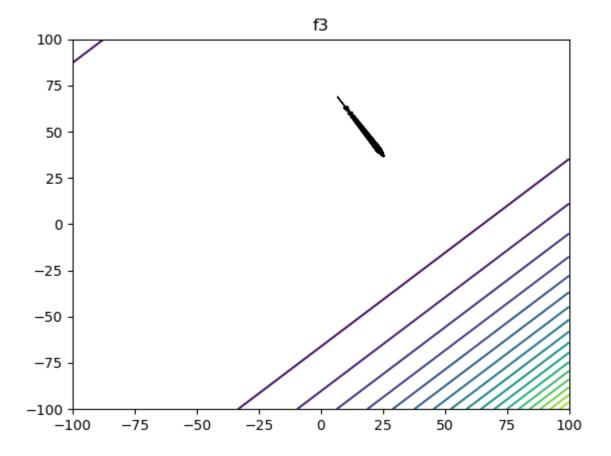
Optimum: x = [22.2812166 -50.15307868 -84.36775318 93.88053243 -24.67845074 -3.34849616 75.81139492 53.10635572 11.52593937 -2.95137388], <math>y = 3.059352930206493e+17

Start point: [22.28121658 -50.15433354 -84.36775319 89.02618725 -51.97580184 -3.3484961 75.81139495 53.1080703 25.6555017 -2.95973279]



Rys. 9. Funkcja f2 z parametrem beta = 0,0000000000000000005

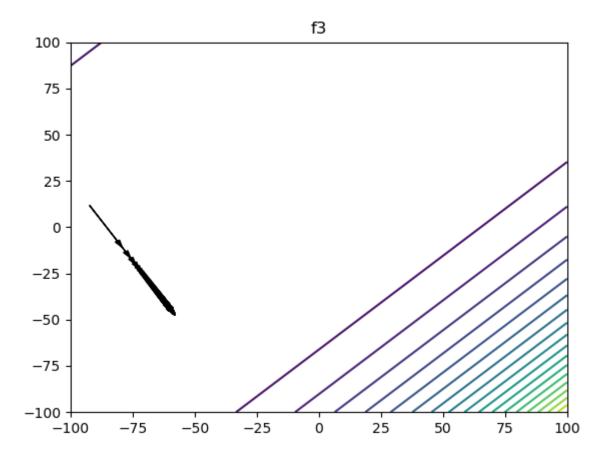
Start point: [93.32538752 20.97883708 -41.58066966 74.47030866 -31.29632546 16.43200941 93.27673055 67.78848824 67.1050075 -5.50896983]



Rys. 10. Funkcja f3 z parametrem beta = 0,000000001

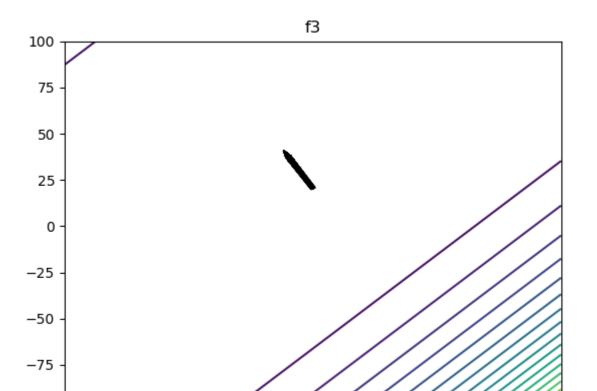
 $\begin{array}{l} \text{Optimum: } x = [\ 23.35452439\ \ 40.01352673\ \ 74.42279938\ \ -47.09611867\ \ -69.68689457 \\ -34.77208232\ \ -20.76522951\ \ \ -0.9209988\ \ \ -87.8109992\ \ \ 57.60665691], \\ y = 1250790.123341799 \end{array}$

Start point: [6.58617324 68.8876579 67.87777723 -50.63834175 -65.57477233 -59.98973338 -53.30761092 -4.46876272 -74.15779485 48.60254452]



Rys. 11. Funkcja f3 z parametrem beta = 0,0000000005

 $\begin{array}{l} {\rm Optimum:}\ x = [-59.99784774\ -44.00054448\ -7.87048668\ 17.29294749\ -59.06158112\ -38.52994018\ 30.93834774\ -19.09039783\ 8.74792443\ -47.98899302],\ y = 4757575.694001906\ {\rm Start\ point:}\ [-92.39691526\ 11.78805631\ -20.51656258\ 10.44910908\ -51.11632191\ -87.25349714\ -31.93752081\ -25.94518757\ 35.12796328\ -65.38781457] \end{array}$



0

25

50

75

100

Rys. 12. Funkcja f3 z parametrem beta = 0,0000000001

-50

-75

-25

Pytanie 2:

-100 -

-100

Odp.: Algorytm Gradient Ascent (Steepest ascent) jest bardzo łatwy w użyciu I implementacji. Główna wada jest natomiast jego wrażliwość na parametr beta I to, ze znalezione optimum nie zawsze będzie optimum globalnym.

Pytanie 3:

Odp.: Im mniejsza beta tym znalezienie punktu konwergencji trwa dłużej. Dla zbyt dużych beta znalezienie punktu optimum jest niewykonalne. Dobranie odpowiedniego parametru beta jest sztuka wymagającą praktyki I eksperymentów.