

1. Bevezetés

A konvex függvények optimalizálására létezik számos algoritmus, de ha egy nemkonvex függvényt próbálunk optimalizálni ezek az algoritmusok gyakran nem tudnak különbséget tenni a lokális és globális optimumok között ezért hibásan a lokális optimumot adják meg eredményként.

Szakdolgozatomban a nemkonvex függvényeknek egy speciális fajtáját fogom vizsgálni a *DC* függvényeket. A *DC* összetett szó, az angol "difference of convex" kifejezésből származik. A *DC*-függvényosztály, olyan függvényeket tartalmaz, amelyek előállíthatóak két konvex függvény különbségeként az alábbi formában $f(x) = g(x) - h(x)$, ahol g és h konvex függvények. Azt tudjuk, hogy két konvex függvény összege mindig konvex marad, de a különbségükre már nem feltétlenül mondhatjuk el ugyanezt, ezért a *DC* függvények nem mindig lesznek konvexek, így létezhet több a globális minimumtól különböző lokális minimumpontjuk.

Munkámban szó lesz a *DC* függvények tulajdonságairól, szubgradiensekről, melyek általánosított változatai a gradiensnek, a szubdifferenciálokról és tulajdonságaikról, és ϵ kritikus értékről. A *DC* függvények minimalizálása egy optimalizálási feladat, ez egy elég általános optimalizálási probléma, mivel a *DC* függvényosztály nagyon sok függvényt tartalmaz. Például minden \mathbb{R}^n -beli függvény, amelyeknek a második parciális deriváltjai folytonosak, előállíthatóak két konvex függvény különbségeként.

Dolgozatomban csak valós értékű \mathbb{R}^n -beli függvényekkel fogok foglalkozni. A minimalizálási problémánk az alábbi módon fog kinézni:

$$f_{\text{inf}} := \min_{x \in \mathbb{R}^n} g(x) - h(x). \quad (1)$$

A nemkonvex függvények globális minimumának megtalálásához, Flores-Bazán [3], Horst [7], Singer [9], Toiland [11], [12] és Tohai [10] is adtak feltételeket.

A munkámban a Hiriart-Urruty által adott feltételek segítségével fogom keresni a *DC* függvények globális minimumpontjait [4], [5]. Ezek a feltételek az ϵ -szubgradiensekre és az ϵ -szubdifferenciálokra épülnek.