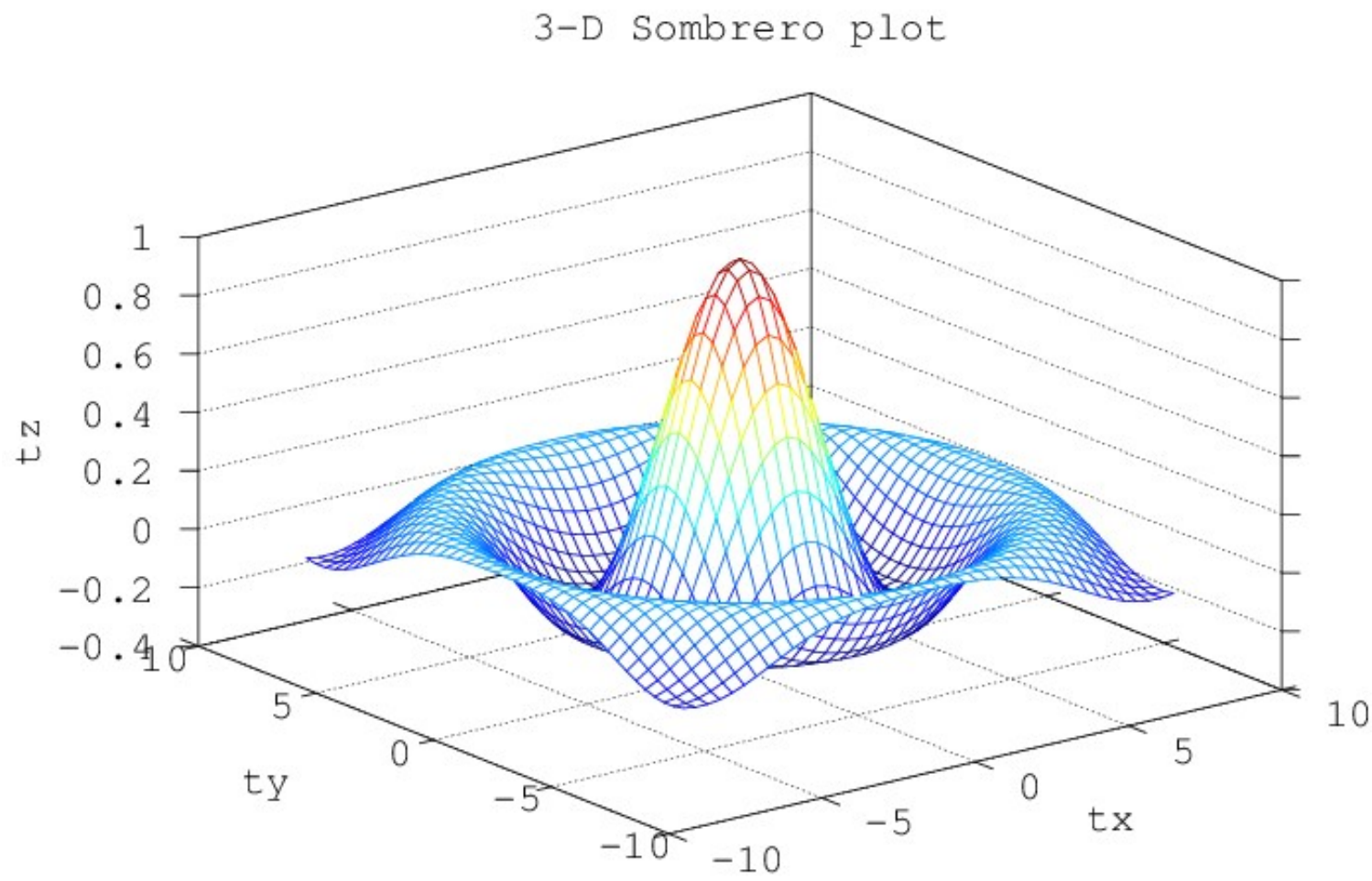


Mehrdimensionale Optimierung ohne Nebenbedingungen

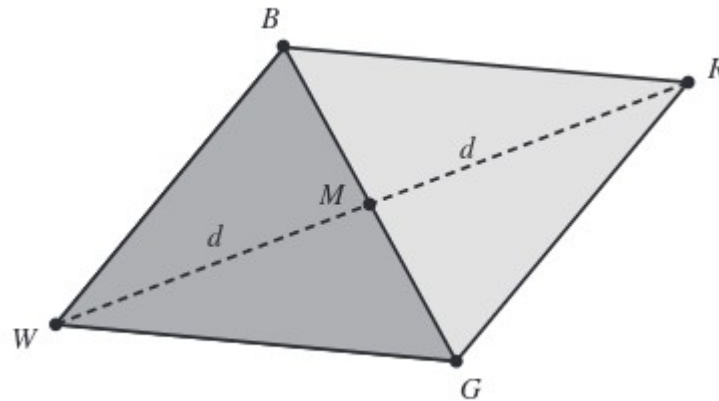


Nelder-Mead-Verfahren

- Geometrischer Ansatz: ein Simplex (im zweidimensionalen Fall ein Dreieck) „taumelt“ die Funktion herab und zieht sich um das Minimum zusammen.
- Verwaltet drei Punkte: B (*best*), G (*good*) und W (*worst*). Diese bilden den Simplex BGW.
- Iteration besteht aus 3 Phasen: Ordering, Centroid und Transformation.
- Ordering = Sortiere Punkte.
- Centroid = Berechne Mittelpunkt.
- Transformation = Transformiere Simplex.

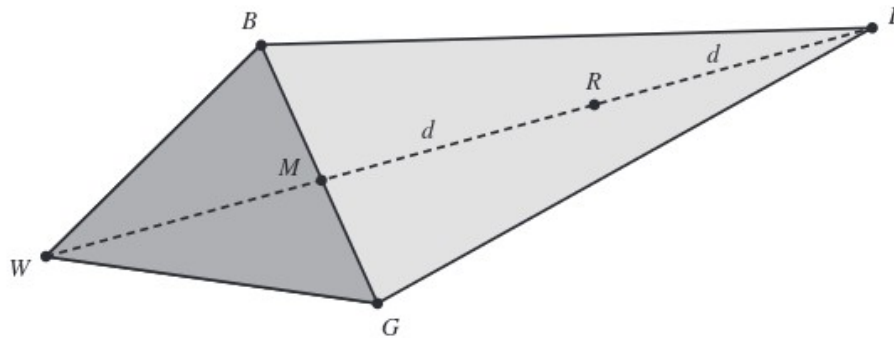
Ablauf: Nelder-Mead-Verfahren

- 1) Wähle 3 Startpunkte – diese bilden den Simplex.
- 2) Sortiere diese anhand ihrer Funktionswerte
- 3) Berechne den Mittelpunkt der zwei besten Punkte m
- 4) Reflektiere den schlechtesten Punkt am Mittelpunkt m . Nenne diesen Punkt r .



Ablauf: Nelder-Mead

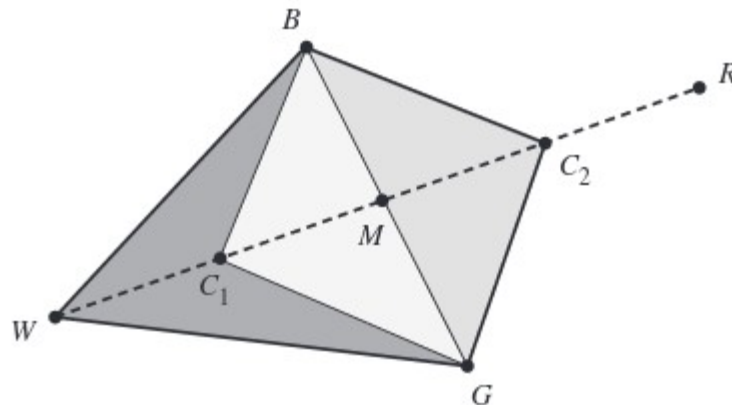
- 5) Wenn r besser als der beste Punkt bis jetzt ist, haben wir etwas richtig gemacht. Berechne den expandierten Punkt e anhand des schlechtesten Wertes.



- 6) Ersetze den schlechtesten Wert („akzeptiere“) durch den besseren der Punkte (e , r) und gehe zu (2).

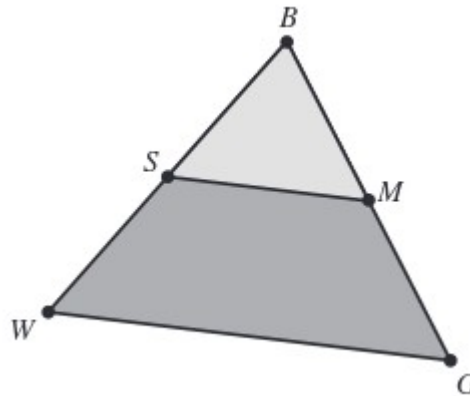
Ablauf: Nelder-Mead

- 7) Wenn r besser als der schlechteste Punkt ist, berechne den kontrahierten Punkt c_1 . Ist dieser besser als r , akzeptiere c_1 . Gehe zu (2). Wenn nicht, berechne den kontrahierten Punkt c_2 . Ist dieser besser als W , akzeptiere c_2 . Gehe zu (2).



Ablauf: Nelder-Mead

8) Komprimiere die beiden schlechtesten Punkte G und W in Richtung B . Gehe zu (2).

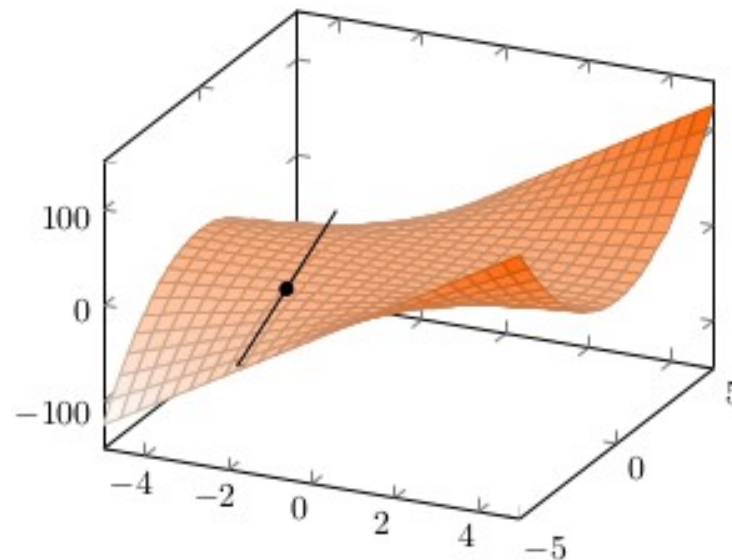


Kumulative Quelle:

<http://mathfaculty.fullerton.edu/mathews/n2003/neldermead/NelderMeadProof.pdf>

Gradientenverfahren

- Gradient $\nabla f(x,y)$ zeigt immer in die Richtung des steilsten Anstiegs (Negiert: in die Richtung des steilsten Abfalls)
- Idee: verwende diese Eigenschaft zur Optimierung: wandere die Funktion entlang in diese Richtung (Gradient wird dabei kürzer), bis keine Änderung mehr feststellbar ist



Ablauf: Gradientenverfahren

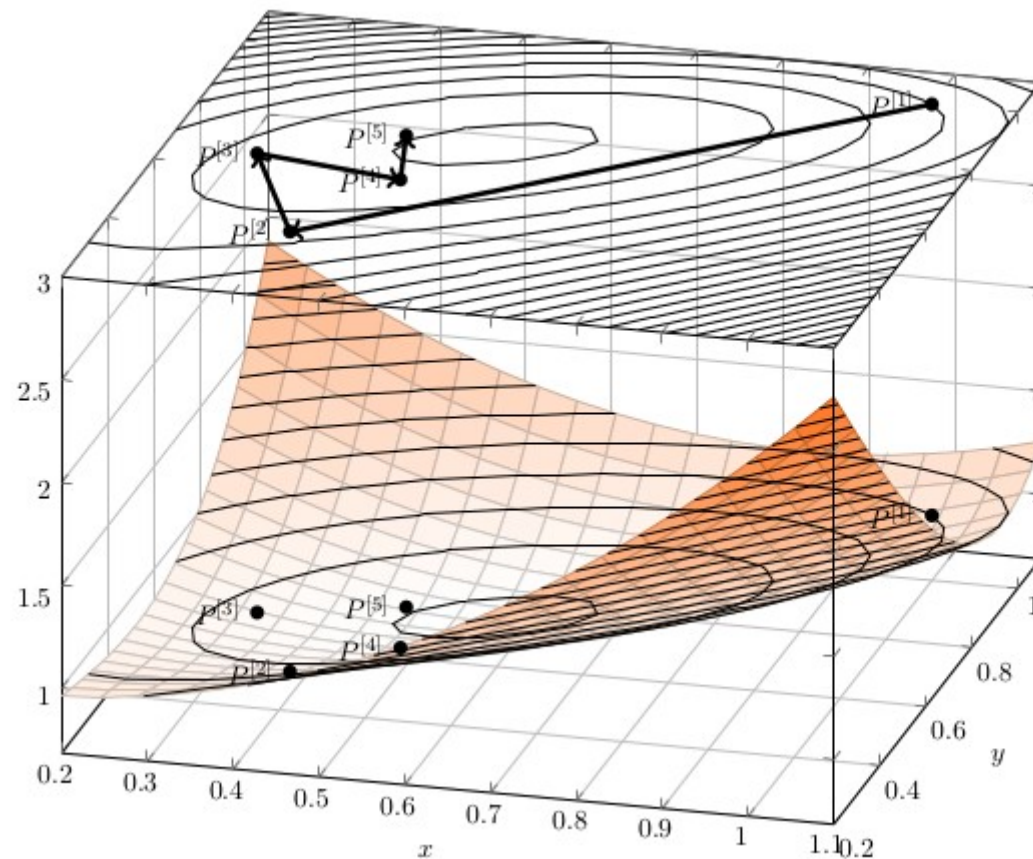
- 1) Wähle beliebigen Startpunkt $P=(x, y)$
- 2) Bilde die erste Ableitung, also den Gradienten
- 3) Ist $\nabla f(x, y)=0$, haben wir eine Extremstelle gefunden.
- 4) Setze P in den Gradienten ein und negiere
- 5) Bestimme, wie weit in diese Richtung gewandert werden soll \rightarrow *line-search*

Line search

- Exakte Line-Search unnötig aufwändig, stattdessen → Heuristik
- Armijo-Bedingung: $\varphi(\alpha) \leq \varphi(0) + c \cdot \alpha^{[n]} \cdot \varphi'(0)$
 - 1) Suche ein α , für welches diese Ungleichung erfüllt ist
 - 2) Wenn erfüllt, wurde eine passende Schrittweite gefunden und ein neuer Punkt kann berechnet werden. Fahre fort bei (3) auf der vorigen Folie.

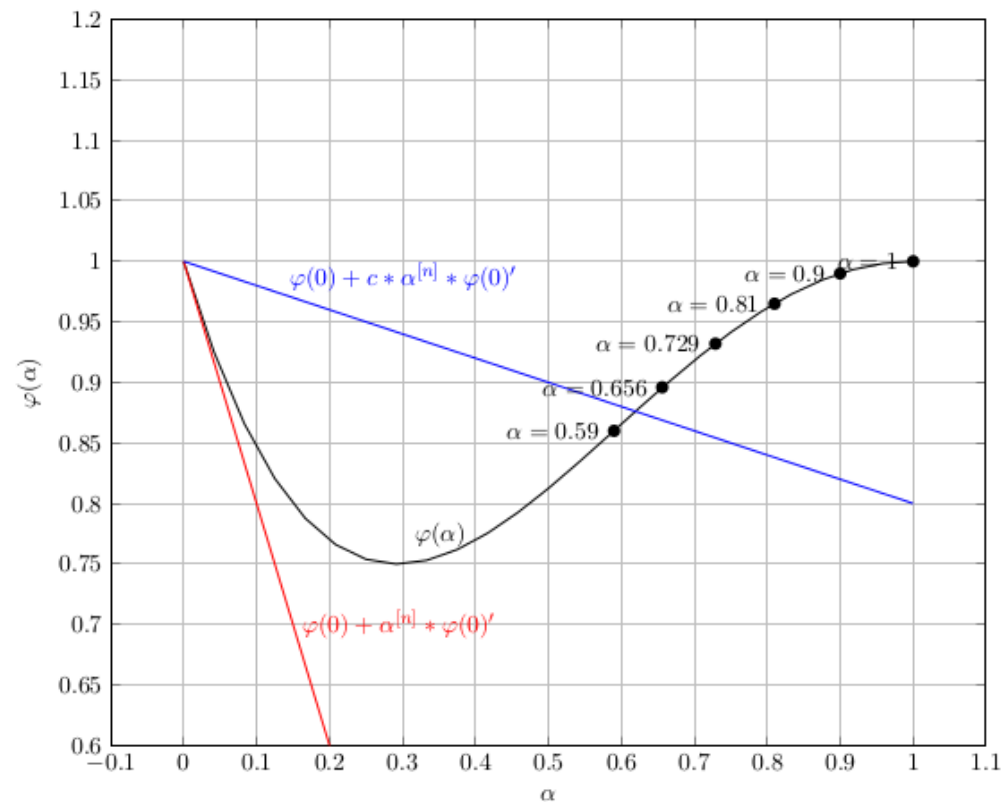
Beispiel

- Zu minimierende Funktion: $f(x, y) = y^4 + 2x^2 - 3xy + 1$
- Abbruchbedingung: $\|\nabla f(x, y)\| \leq 0.3$



Beispiel

- Startpunkt: $P = (1, 1)$
- Ableitung: $\nabla f(x, y) = \begin{pmatrix} 4x - 3y \\ 4y^3 - 3x \end{pmatrix} = \vec{g}$
- Steepest descent in Richtung: $-\nabla f(1, 1) = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \end{pmatrix}$
- Line search



Beispiel

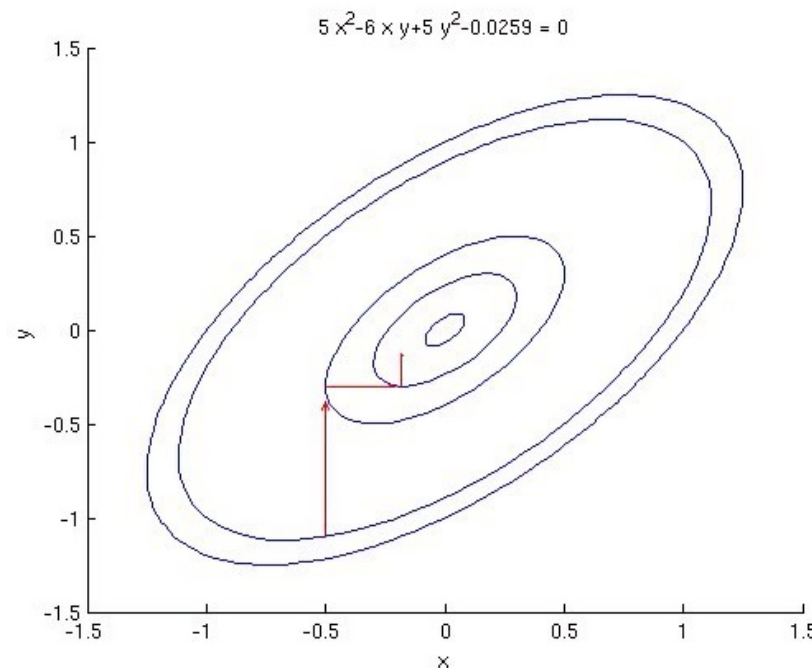
- Gültiges α : 0.59 (nach 6 Versuchen)
- Wandere um diese Schrittlänge weiter:

$$P^{[2]} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + 0.59 \cdot \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.41 \\ 0.41 \end{pmatrix}$$

- Bilde wieder den Gradienten, wiederhole
- Abbruch sobald Abbruchbedingung erfüllt

Koordinatenabstiegsmethode

- Minimiere immer nach einer Achse
- Neuer Punkt wird beibehalten, eingesetzt – nur die Koordinate, nach der optimiert werden soll, bleibt variabel



Quelle: de.wikipedia

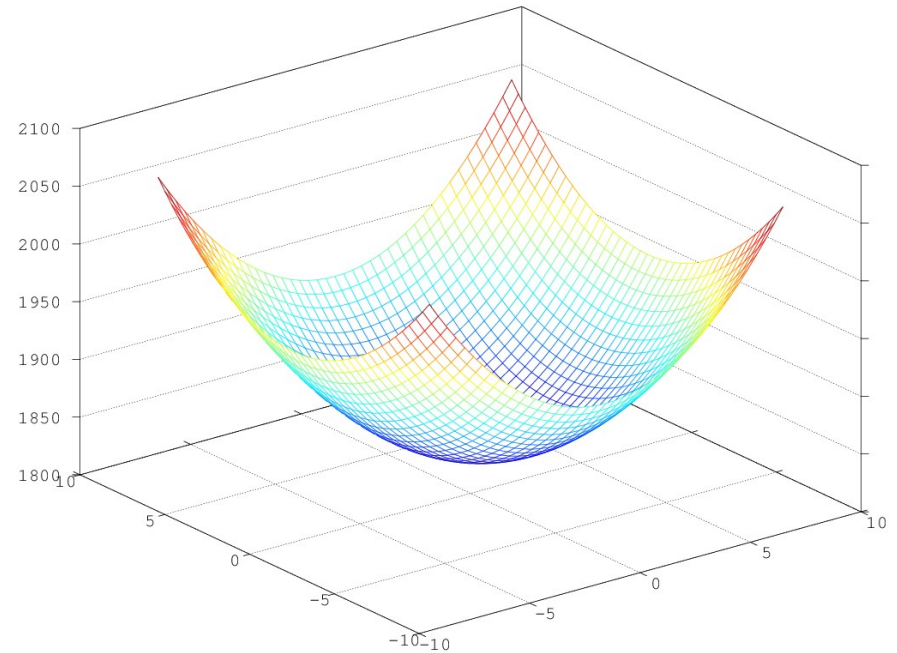
Ablauf:

Koordinatenabstiegsmethode

- 1) Wähle zufälligen Startpunkt
- 2) Wähle erste Koordinate, nach der minimiert werden soll
- 3) Setze für andere Koordinate Wert aus derzeitigem Punkt ein
- 4) Minimiere eindimensionale Funktion
- 5) Setze gefundenes Minimum in Punkt ein
- 6) Wähle andere Koordinate, gehe zu (3)

Beispiel

- Funktion $f(x, y) = 2x^2 + 2xy + 1.5y^2$
- Wähle Startpunkt (1,1)
- Setze für x ein: $x' = 1 + d$
- Setze für y ein: $y' = 1 + 0d$
- Minimiere nach d,
- Minimum bei $\left(\frac{-3}{2}\right)$, neuer Punkt: $P = \begin{pmatrix} 1 - \frac{3}{2} \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ 1 \end{pmatrix}$
- Wiederhole mit y, etc.



To Do

- Theorieausarbeitungen zusammentragen, überarbeiten und ergänzen
- 2 / 3 Implementierungen (Coordinate-Descent und Gradientenverfahren) ausstehend
- Visualisierungsmethoden erschließen
- Homepage: Weitere interessante Beispiele, Text, Design