

ÜBUNG 10 (LÖSUNG)

Ausgabedatum: 16. Dezember 2024

Abgabedatum: 7. Januar 2025

Hausaufgabe 10.1 (Schranke an den Abstand zum globalen Minimierer) 4 + 1 = 5 Punkte

Es sei $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{\infty\}$ eine eigentliche, μ -stark konvexe Funktion.

(a) Zeigen Sie, dass falls x^* ein globaler Minimierer von f über \mathbb{R}^n ist, dann ist

$$\|x - x^*\|^2 \leq \frac{2}{\mu} |f(x) - f(x^*)|.$$

(b) Geben Sie ein Gegenbeispiel an, das zeigt, dass **Punkt (a)** i. A. nicht gilt, wenn x^* kein globaler Minimierer von f ist.

Lösung.

(a) Für μ -stark konvexes f gilt

$$f(\alpha x + (1 - \alpha)x^*) + \frac{\mu}{2} \alpha(1 - \alpha) \|x - x^*\|^2 \leq \alpha f(x) + (1 - \alpha)f(x^*) \quad (*)$$

für alle $x \in \mathbb{R}^n$ und $\alpha \in [0, 1]$. Da x^* ein globaler Minimierer ist, gilt außerdem

$$f(x^*) \leq f(\alpha x + (1 - \alpha)x^*) \quad \forall x \in \mathbb{R}^n \text{ und } \alpha \in [0, 1].$$

Damit erhalten wir aus **Gleichung (*)**, dass

$$\frac{\mu}{2} \alpha(1 - \alpha) \|x - x^*\|^2 \leq \alpha f(x) - \alpha f(x^*) \quad \forall x \in \mathbb{R}^n \text{ und } \alpha \in [0, 1].$$

(2 Punkte)

Für $\alpha \neq 0$ können wir α kürzen und erhalten daher

$$\frac{\mu}{2}(1-\alpha)\|x-x^*\|^2 \leq f(x) - f(x^*) \quad \forall x \in C \text{ und } \alpha \in (0,1].$$

Für $\alpha \rightarrow 0$ folgt nun

$$\frac{\mu}{2}\|x-x^*\|^2 \leq f(x) - f(x^*) \quad \forall x \in C,$$

und wegen $f(x) - f(x^*) \geq 0$ gilt damit auch die gesuchte Abschätzung

$$\|x-x^*\|^2 \leq \frac{2}{\mu}|f(x) - f(x^*)|.$$

(2 Punkte)

- (b) Wir betrachten die Funktion $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ mit $f(x) = x^2$, welche 2-stark konvex auf ganz \mathbb{R} ist. Wählen wir $x_1 = a$ und $x_2 = -a$ mit $a > 0$, dann gilt $|f(x_1) - f(x_2)| = 0$ und $\|x_1 - x_2\|^2 > 0$. Damit kann es keine Konstante μ geben, sodass die obige Ungleichung gilt. (1 Punkt)

Hausaufgabe 10.2 (Beispiele von Projektionsaufgaben)

5 + 1 = 6 Punkte

- (a) Bestimmen Sie eine explizite Darstellung der orthogonalen Projektion auf einen affinen Unterraum $A \subseteq \mathbb{R}^n$.
- (b) Zeigen Sie, dass die Konvexität der Zielmenge $C \subseteq \mathbb{R}^n$ in der Projektionsaufgabe (Beispiel 15.1) entscheidend für die Wohldefiniertheit der Aufgabe ist. Geben Sie dazu eine nichtleere, kompakte und nichtkonvexe Zielmenge C sowie einen Punkt $p \in \mathbb{R}^n$ an, bei dem die gesamte Menge C Lösung der Projektionsaufgabe (15.1) für den Punkt p ist.

Lösung.

- (a) Die Optimierungsaufgabe zur Bestimmung der Projektion eines Punkts $p \in \mathbb{R}^n$ auf die Menge A ist gegeben durch

$$\text{Minimiere } \|x - p\| + \delta_A(x) \quad \text{über } x \in \mathbb{R}^n$$

bzw. die nach Beispiel 15.1 äquivalente Form

$$\text{Minimiere } \frac{1}{2}\|x - p\|^2 + \delta_A(x) \quad \text{über } x \in \mathbb{R}^n.$$

Da A ein affiner Unterraum ist, hat er die Struktur $A = x_0 + U$ für einen linearen Unterraum U . Der Unterraum U hat eine Dimension $k \leq n$ und eine entsprechende Basis, es existiert also eine Vollrangmatrix $B \in \mathbb{R}^{n \times k}$, so dass $A = \{x_0 + By \mid y \in \mathbb{R}^k\}$.

Löst man die Nebenbedingung aus dem Optimierungsproblem mit dieser Beziehung explizit auf, dann erhält man die Aufgabe

$$\text{Minimiere } f(y) := \frac{1}{2} \|By + x_0 - p\|^2 \quad \text{über } y \in \mathbb{R}^k.$$

(1 Punkt)

Untersucht man die Stationaritätsbedingungen erster Ordnung aus [Satz 3.1](#) für die Funktion

$$\begin{aligned} f(y) &= \frac{1}{2} \|By + x_0 - p\|^2 \\ &= \frac{1}{2} (By + x_0 - p)^\top (By + x_0 - p) \\ &= \frac{1}{2} y^\top B^\top B y + (B^\top (x_0 - p))^\top y + \frac{1}{2} (x_0 - p)^\top (x_0 - p), \end{aligned}$$

(1 Punkt)

dann ergibt sich sofort die Bedingung

$$f'(y) = B^\top B y + B^\top (x_0 - p) = 0.$$

(1 Punkt)

Da B vollen Spaltenrang hat, ist

$$y^\top B^\top B y = \|By\|^2 > 0 \quad \text{für alle } y \in \mathbb{R}^k \setminus \{0\},$$

und $B^\top B$ ist damit positiv definit und somit insbesondere invertierbar, was uns den einzigen stationären Punkt $y^* := (B^\top B)^{-1} B^\top (p - x_0)$ mit dem dazugehörigen Punkt $x^* := x_0 + B y^*$ liefert. (1 Punkt)

Dass x^* tatsächlich die Lösung des Problems ist, sieht man direkt daran, dass nach [Beispiel 15.1](#) eine eindeutige Lösung der Aufgabe existiert (die damit auch ein stationärer Punkt ist). Alternativ sieht man, dass die hinreichenden Bedingungen zweiter Ordnung für $f''(y) = B^\top B$, an y^* , wie oben gezeigt, erfüllt sind. (1 Punkt)

Ein alternativer Beweis nutzt ausschließlich die Variationsungleichung [Gleichung \(15.4\)](#) aus [Satz 15.3](#), denn dadurch, dass A ein affiner Unterraum ist, wird die Variationsungleichung

$$(x^* - p)^\top (x - x^*) \geq 0 \quad \text{für alle } x \in A,$$

zu einer Variationsgleichung der Form

$$(x^* - p)^\top z = 0 \quad \text{für alle } z \in U,$$

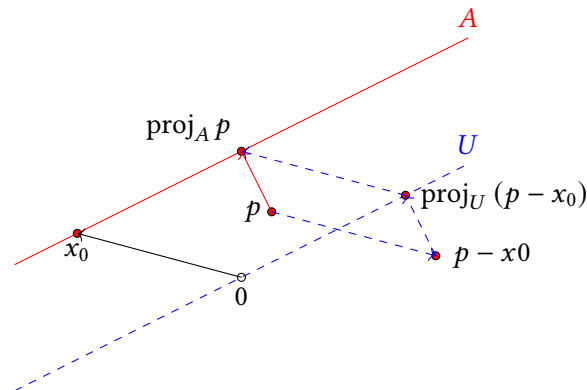


Abbildung 0.1: Beziehung von Projektion eines Punktes p auf einen affinen Unterraum A und Projektion eines um einen beliebigen Aufpunkt $x_0 \in A$ verschobenen Punktes auf den Richtungsraum ($\text{proj}_A p = x_0 + \text{proj}_U(p - x_0)$)

von der wir wissen, dass sie eine eindeutige Lösung besitzt. Ersetzt man nun wieder die Variable x^* durch die Darstellung $x_0 + By^*$ für ein $y^* \in \mathbb{R}^k$ und z durch By , dann ergibt sich die Variationsgleichung

$$(B^T B y^* + B^T(x_0 - p))^T y = 0 \quad \text{für alle } y \in \mathbb{R}^k.$$

Damit folgt sofort, dass

$$B^T B y^* = B^T(p - x_0)$$

und mit dem gleichen Invertierbarkeitsargument wie oben das Ergebnis

$$y^* = (B^T B)^{-1} B^T(p - x_0) \quad \text{bzw.} \quad x^* = x_0 + B(B^T B)^{-1} B^T(p - x_0).$$

Beachte: Setzt man $x_0 = 0$, dann erhält man genau die Projektion von p auf den Unterraum U (weil dann $A = U$ ist), die schon aus dem Plenum bekannt ist.

Anhand der Struktur

$$\text{proj}_A p = x^* = x_0 + B(B^T B)^{-1} B^T(p - x_0) = x_0 + \text{proj}_U(p - x_0)$$

kann man dann direkt ablesen, dass die Projektion von p auf A mit der um x_0 verschobenen Projektion von $p - x_0$ auf U übereinstimmt.

- (b) Für jede Sphäre um den Mittelpunkt $\{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\| = r\}$ für $r > 0$ ist jeder Punkt der Menge Lösung der Projektionsaufgabe für den Ursprung. (1 Punkt)

Beachte: Es gibt natürlich auch konvexe Mengen, für die diese Eigenschaft gilt. Das sind genau die Punktfolgen.

Hausaufgabe 10.3 (Dimension eines affinen Unterraums)

3 + 4 = 7 Punkte

Beweisen Sie Lemma 15.7 aus dem Skript, also die folgenden Aussagen für einen affinen Unterraum $A \subset \mathbb{R}^n$.

- (a) A besitzt genau dann eine affine Basis $\{x_0, x_1, \dots, x_k\}$ aus $k + 1$ Elementen mit $k \geq 0$, wenn $\dim A = k$ ist.
- (b) Ist $\{x_0, x_1, \dots, x_k\}$ eine affine Basis von A , dann lässt sich jedes Element von A auf eindeutige Art und Weise aus $\{x_0, x_1, \dots, x_k\}$ affinkombinieren. Genauer hat jedes $x \in A$ die Darstellung

$$x = \sum_{i=0}^k \alpha_i x_i$$

mit Koeffizienten $\alpha = (\alpha_0, \dots, \alpha_k)^T$, die sich aus der eindeutigen Lösung des linearen Gleichungssystems

$$\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ | & & | \\ x_0 & \cdots & x_k \\ | & & | \end{bmatrix}}_{=B} \begin{pmatrix} \alpha_0 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ | \\ x \\ | \end{pmatrix}}_{=b} \quad (*)$$

ergeben. Die Matrix $B \in \mathbb{R}^{(n+1) \times (k+1)}$ hat Rang $k+1$. Daher ist $B^T B$ regulär, und (*) kann äquivalent als

$$B^T B \alpha = B^T b$$

geschrieben werden.

Lösung.

- (a) \Rightarrow : Es sei $\{x_0, x_1, \dots, x_k\}$ eine affine Basis aus A von $k + 1$ Elementen. Per Definition sind die Elemente $\{x_1 - x_0, \dots, x_k - x_0\}$ Elemente von dem zu A gehörigen Unterraum $U = \{x - x_0 \mid x \in A\}$. Sie sind linear unabhängig und maximal und damit eine Basis von U , daher $\dim A = \dim U = k$. (1,5 Punkte)

\Leftarrow : Ist $\dim A = \dim U = k$ für den zu A gehörigen Unterraum U , so dass $A = U + x$ für jedes beliebige $x \in A$, dann existieren für alle nichttrivialen Fälle ($k \geq 1$) Basisvektoren $\{u_1, \dots, u_k\}$ zu U . Wir erhalten aus der ursprünglichen Basis für jedes beliebige Element $x_0 \in A$ mit $\{x_0, u_1 + x_0, \dots, u_k + x_0\}$ eine affine Basis. (1,5 Punkte)

- (b) Da $x \in A$ und $\{x_0, x_1, \dots, x_k\}$ eine affine Basis ist, existieren eindeutige Koeffizienten $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_k)^T$, so dass

$$x - x_0 = \sum_{i=1}^k \alpha_i (x_i - x_0) = \sum_{i=1}^k \alpha_i x_i - \sum_{i=1}^k \alpha_i x_0.$$

Nun setzen wir

$$\alpha_0 := 1 - \sum_{i=1}^k \alpha_i$$

so dass

$$x = \sum_{i=0}^k \alpha_i x_i \quad \text{und} \quad \sum_{i=0}^k \alpha_i = 1.$$

Wir wissen also, dass das System (*) für $x \in A$ eindeutig lösbar ist. (1 Punkt)

Da $\{x_0, x_1, \dots, x_k\}$ eine affine Basis ist, hat die Matrix $B \in \mathbb{R}^{(n+1) \times (k+1)}$ außerdem den Rang $k+1 \leq n+1$, was man sofort sieht, wenn man die erste Spalte von den anderen Spalten abzieht. Damit ist $B^T B$ regulär. (1 Punkt)

Dass die Lösung des Systems (*) auch das System

$$B^T B \alpha = B^T b$$

löst ist offensichtlich, wenn man mit B^T durchmultipliziert. Sei nun irgendein α gegeben, dann ist (weil (*) lösbar ist) $b \in \text{Bild}(B)$ und damit auch

$$B\alpha - b \in \text{Bild}(B)$$

und da $\text{Bild}(B) = \ker(B^T)^\perp$, ist B^T injektiv auf $\text{Bild}(B)$, also ist eine Lösung des Systems

$$B^T B \alpha = B^T b$$

auch eine Lösung des Systems (*). (2 Punkte)

Zusatzaufgabe 10.4 (Hauptsatz der linearen Optimierung aus Sicht der konvexen Optimierung)
5 Bonuspunkte

- (a) Es seien $C \subset \mathbb{R}^n$ eine nichtleere, kompakte, konvexe Menge und $f: C \rightarrow \mathbb{R}$ eine stetige, konvexe Funktion. Zeigen Sie, dass die Funktion f ihr *Supremum* in einem Extrempunkt von C annimmt.

- (b) Nutzen Sie [Aussage \(a\)](#), um [Satz 6.21 Aussage \(iii\)](#) für beschränkte Polyeder zu beweisen, also die folgende Aussage:

Es sei P ein beschränktes Polyeder. Besitzt das Problem

$$\text{Minimiere } c^T x \text{ über } x \in P$$

eine Lösung, so ist auch ein Extrempunkt (einer Ecke) von P eine Lösung.

Lösung.

- (a) Der Satz von Weierstraß liefert sofort, dass die Funktion f ihr Supremum als Maximum annimmt. Es sei $x \in C$ ein dazugehöriger Maximierer. Auf Grund von ??? wissen wir, dass Extrempunkte x_1, \dots, x_m von C und Konvexkoeffizienten $\alpha_1, \dots, \alpha_m \geq 0$, $\sum_{k=1}^m \alpha_k = 1$ existieren, sodass

$$x = \sum_{k=1}^m \alpha_k x_k,$$

(1 Punkt)

und auf Grund der Jensenschen Ungleichung ([Hausaufgabe 9.5](#)) ist

$$\sup_{y \in C} f(y) = f(x) = f\left(\sum_{k=1}^m \alpha_k x_k\right) \leq \sum_{k=1}^m \alpha_k f(x_k) \leq \sup_{y \in C} f(y)$$

und somit muss in das Supremum ebenfalls in jedem x_k mit $\alpha_k > 0$ und damit in mindestens einem Extrempunkt angenommen werden. (2 Punkte)

- (b) Beschränkte Polyeder sind konvex. Besitzt das Problem eine Lösung, so ist das Polyeder nichtleer und damit nichtleer, kompakt und konvex. Nach [Aussage \(a\)](#) nimmt die konvexe Funktion $x \mapsto -c^T x$ ihr Maximum in einem Extrempunkt an, welcher dann ein Minimierer von der Funktion $x \mapsto c^T x$ ist. (2 Punkte)

Zusatzaufgabe 10.5 (Randlage von Maximierern konvexer Funktionen.)

3 Bonuspunkte

Es sei $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}$ konvex. Zeigen Sie: Wenn f den Wert

$$\sup_{x \in \text{dom } f} f(x)$$

in einem Punkt in $\text{rel int}(\text{dom } f)$ annimmt, dann ist f konstant auf $\text{dom } f$.

Lösung.

Es sei $x^* \in \text{rel int}(\text{dom } f)$ ein Maximierer von f über $\text{dom } f$ und $y \in \text{dom } f$ ein beliebiger weiterer Punkt, der o. B. d. A. nicht mit x^* übereinstimmt. Nach der Definition des relativen Inneren gibt es ein $\varepsilon > 0$, so dass der Punkt $z := x^* - \varepsilon(y - x^*)$ noch in $\text{rel int}(\text{dom } f)$ liegt. Der Optimierer x^* liegt nun nach Konstruktion auf der (echten) Verbindungsstrecke von y und z , denn für $\alpha^* = 1 - \frac{1}{1+\varepsilon} \in (0, 1)$ ist

$$\alpha^* y + (1 - \alpha^*) z = \alpha^* y + (1 - \alpha^*)(x^* - \varepsilon(y - x^*)) = (1 - \alpha^*)(1 + \varepsilon) x^* + (\alpha^* - \varepsilon(1 - \alpha^*)) y = x^*.$$

(2 Punkte)

Auf Grund der Konvexität von f ist nun

$$f(x^*) = f(\alpha^* y + (1 - \alpha^*) z) \leq \alpha^* f(y) + (1 - \alpha^*) f(z),$$

dabei ist die letzte Summe definiert, da y und z in $\text{dom } f$ liegen. Da x^* ein Maximierer und $\alpha \in [0, 1]$ ist, kann diese Ungleichung nur gelten, wenn $f(x^*) = f(y) = f(z)$. (1 Punkt)

Zusatzaufgabe 10.6 (Konvexität der Abstandsfunktion)

5 Bonuspunkte

Es sei $C \subseteq \mathbb{R}^n$ eine nichtleere, abgeschlossene und konvexe Menge. Zeigen Sie, dass der euklidische Abstand eines beliebigen Punktes $x \in \mathbb{R}^n$ zur Menge C , also

$$\begin{aligned} \text{dist}_C: \mathbb{R}^n &\rightarrow \mathbb{R} \\ \text{dist}_C(x) &:= \inf_{z \in C} \|x - z\|_2, \end{aligned}$$

eine konvexe Funktion ist.

Gilt die gleiche Aussage auch für nichtkonvexe Mengen C ?

Lösung.

Lemma 15.2 sichert die Wohldefiniertheit der Distanzfunktion, der Wert $\text{dist}(x)$ ist gerade der Optimalwert der Projektionsaufgabe (15.1) zum Punkt $x \in \mathbb{R}^n$. Für $x, y \in \mathbb{R}^n$ und $\lambda \in [0, 1]$ ist nun

$$\begin{aligned} \text{dist}_C(\lambda x + (1 - \lambda)y) &= \inf_{z \in C} \|\lambda x + (1 - \lambda)y - z\| \\ &\leq \|\lambda x + (1 - \lambda)y - \underbrace{(\lambda \text{proj}_C(x) + (1 - \lambda) \text{proj}_C(y))}_{\in C, \text{ da } C \text{ konvex ist}}\| \\ &\leq \lambda \|x - \text{proj}_C(x)\| + (1 - \lambda) \|y - \text{proj}_C(y)\| \\ &= \lambda \text{dist}_C(x) + (1 - \lambda) \text{dist}_C(y). \end{aligned}$$

(4 Punkte)

Als Beispiel, das zeigt, dass die gleiche Aussage für nichtkonvexe Mengen nicht gilt, kann man beispielsweise das gleiche Beispiel wie schon in [Hausaufgabe 10.2](#) verwenden. Entlang jeder Linie durch den Ursprung ist die Abstandsfunktion zur 2-Sphäre wie ein W geformt und damit nicht konvex.
(1 Punkt)

Bitte reichen Sie Ihre Lösungen als ein PDF auf [Mampf](#) ein.