

**Aufgabe 2** (*Integration von Matrix-Funktionen*)

Wir zeigen die Behauptung komponentenweise

$$\begin{aligned} \int_a^b (A(t)v)_i dt &= \sum_{j=1}^n \int_a^b (A(t)_{ij}v_j) dt = \sum_{j=1}^n \left( \int_a^b A(t)_{ij} dt \right) \cdot v_j \\ &= \sum_{j=1}^n \left( \int_a^b A(t) dt \right)_{ij} v_j = \left( \left( \int_a^b A(t) dt \right) v \right)_i \end{aligned}$$

**Aufgabe 4** (*Konvexe Mengen*)

Sei  $M \subset \mathbb{R}^n$  eine Menge, so dass jede Konvexkombination von Punkten in  $M$  wieder in  $M$  liegt. Dann gilt insbesondere für  $x_1, x_2 \in M$  und  $\lambda_1, \lambda_2 \in [0, 1]$  mit  $\lambda_1 + \lambda_2 = 1$  ( $\lambda_1 = 1 - \lambda_2$ ):

$$x = \lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2 = x_1 + \lambda_2 (x_2 - x_1) \in M,$$

d.h.  $M$  ist konvex (die Strecke von  $x_1$  nach  $x_2$  liegt ganz in  $M$ , da  $\lambda_2 \in [0, 1]$  beliebig ist). Umgekehrt sei  $M$  konvex. Wir zeigen durch Induktion über  $k$  dass jede Konvexkombination von  $k$  Punkten in  $M$  wieder in  $M$  liegt. Der Fall  $k = 1$  beziehungsweise  $k = 2$  ist klar, da wir  $M$  als konvex voraussetzen. Seien  $x_1, \dots, x_k \in M$ , dann setzen wir voraus, dass

$$x := \lambda_1 x_1 + \dots + \lambda_k x_k$$

in  $M$  enthalten ist für alle  $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in [0, 1]$  mit  $\lambda_1 + \dots + \lambda_k = 1$ . Sei jetzt  $x_{k+1} \in M$ . Zu zeigen ist, dass

$$\mu_1 x_1 + \dots + \mu_k x_k + \mu_{k+1} x_{k+1} \in M$$

für alle  $\mu_1, \dots, \mu_{k+1} \in [0, 1]$  mit  $\sum \mu_j = 1$ . Falls  $\mu_{k+1} = 1$ , dann  $\mu_j = 0$  für  $j = 1 \dots k$  und nach Voraussetzung ist  $\mu_{k+1} x_{k+1} = x_{k+1}$  in  $M$  enthalten. Für  $\mu_{k+1} < 1$  wählen wir  $\lambda_j := \mu_j / (1 - \mu_{k+1}) \geq 0$ . Da  $\sum_{j=1}^k \mu_j = 1 - \mu_{k+1}$  folgt  $\sum_{j=1}^k \lambda_j = 1$  und insbesondere  $\lambda_j \in [0, 1]$ . Nach Voraussetzung gilt  $x = \sum \lambda_j x_j \in M$  und wir erhalten

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^{k+1} \mu_j x_j &= \mu_{k+1} x_{k+1} + (1 - \mu_{k+1}) \sum_{j=1}^k \lambda_j x_j = \mu_{k+1} x_{k+1} + (1 - \mu_{k+1}) x \\ &= x_{k+1} + (1 - \mu_{k+1})(x - x_{k+1}) \in M \end{aligned}$$

(da  $M$  konvex,  $1 - \mu_{k+1} \in (0, 1]$ ).

**Aufgabe 5** (*Stützhyperebenen*)

Sei  $x \in \partial M$ , dann gilt nach Definition von  $\partial M$  für alle  $k$ :  $B_{\frac{1}{k}}(x) \cap M \neq \emptyset$  und

$B_{\frac{1}{k}}(x) \cap (\mathbb{R}^n \setminus M) \neq \emptyset$ . Damit können wir einen Punkt  $p_k \in B_{\frac{1}{k}}(x) \cap (\mathbb{R}^n \setminus M)$  wählen. Da  $\mathbb{R}^n \setminus M$  offen ist ( $M$  ist abgeschlossen) gibt es für jedes  $k$  ein  $\epsilon_k > 0$  mit  $B_{\epsilon_k}(p_k) \subset \mathbb{R}^n \setminus M$ . Insbesondere gilt

$$\text{dist}(M, p_k) = \inf_{y \in M} |y - p_k| > \epsilon_k > 0$$

Da  $M$  abgeschlossen ist, gibt es ein  $x_k \in M$  mit

$$|x_k - p_k| = \inf_{y \in M} |y - p_k| > 0.$$

Aus der Konvexität von  $M$  folgt aber auch, dass  $x_k$  eindeutig ist. Falls es  $x_k \in M$  und  $x'_k \in M$  gibt mit

$$|x_k - p_k| = |x'_k - p_k| = \inf_{y \in M} |y - p_k|$$

dann folgt für  $z = \frac{1}{2}x_k + \frac{1}{2}x'_k \in M$ :

$$|z - p_k| = \left| \frac{1}{2}(x_k - p_k) + \frac{1}{2}(x'_k - p_k) \right| \leq \frac{1}{2}|x_k - p_k| + \frac{1}{2}|x'_k - p_k| = \inf_{y \in M} |y - p_k|,$$

d.h. auch  $z \in M$  minimiert das Funktional  $M \ni y \mapsto |y - p_k|$ . In dieser Gleichung ist  $=$  aber nur möglich, wenn  $x_k - p_k$  und  $x'_k - p_k$  linear abhängig sind. Umgekehrt, falls in der Gleichung  $<$  gilt, so ist dies ein Widerspruch zur Definition von  $x_k$  und  $x'_k$ . Sei jetzt  $c(x_k - p_k) = x'_k - p_k$  für ein  $c \in \mathbb{R}$ , dann folgt aus obiger Gleichung

$$|z - p_k| = \frac{1}{2}|x_k - p_k| + \frac{|c|}{2}|x_k - p_k| = \frac{|c| + 1}{2}|x_k - p_k| = \inf_{y \in M} |y - p_k|,$$

insbesondere gilt  $c = \pm 1$ . Falls  $c = -1$ , dann erhalten wir aus  $x_k - p_k = -(x'_k - p_k)$ :  $p_k = \frac{1}{2}x_k + \frac{1}{2}x'_k \in M$ , d.h.  $p_k \in M$  (da  $x_k, x'_k \in M$  und  $M$  konvex) was ein Widerspruch zu  $p_k \in \mathbb{R}^n \setminus M$  ist. Also gilt  $c = 1$  und  $x_k = x'_k = z$ , d.h. es gibt genau ein  $x_k \in M$  mit

$$|x_k - p_k| = \inf_{y \in M} |y - p_k|.$$

Da  $M$  konvex ist, erhalten wir nach Konstruktion des Punktes  $x_k$ :

$$\langle x_k - p_k, y - p_k \rangle \geq 0$$

für alle  $y \in M$ . Denn angenommen  $\langle x_k - p_k, y - p_k \rangle < 0$ , dann besitzt das Dreieck, welches durch die Punkte  $x_k$ ,  $y$  und  $p_k$  aufgespannt wird einen Winkel  $90^\circ < \gamma < 180^\circ$ , und fällt man das Lot vom Punkt  $p_k$  auf die Strecke von  $x_k$  nach  $y$ , so liefert dies einen Punkt  $w = tx_k + (1-t)y \in M$  mit der Eigenschaft

$$|w - p_k| < |x_k - p_k|$$

was ein Widerspruch zur Konstruktion von  $x_k$  ist. Für den Vektor

$$\nu_k := \frac{x_k - p_k}{|x_k - p_k|}$$

gilt  $|\nu_k| = 1$ , d.h.  $\nu_k \in S^{n-1}$  für alle  $k$ .  $S^{n-1}$  ist aber kompakt, es gibt demnach eine konvergente Teilfolge von  $(\nu_k)$ . Bezeichnet  $\nu$  den Grenzwert dieser Teilfolge, dann erhalten wir aus  $x = \lim p_k$

$$\langle \nu, y - x \rangle = \lim_{k \rightarrow \infty} \left\langle \frac{x_k - p_k}{|x_k - p_k|}, y - p_k \right\rangle \geq 0$$

für alle  $y \in M$ . Dies liefert die Behauptung:

$$M \subset \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle \nu, y - x \rangle \geq 0\}.$$