

Lemma: La $E \subset \mathbb{R}^m$ være en omegn om x , og anta at $f, g : E \rightarrow \mathbb{R}^p$ er deriverbare i x . Da er $f+g$ deriverbar i x , med derivert $D(f+g)(x) = Df(x) + Dg(x)$, eller ekvivalent, $(f+g)'(x) = f'(x) + g'(x)$.

Bevis: Vi vet at

$$f(x+h) = f(x) + f'(x)(h) + \epsilon_1(h)||h||$$

$$g(x+h) = g(x) + g'(x)(h) + \epsilon_2(h)||h||$$

for alle små h , der $\epsilon_1(h) \rightarrow 0$ og $\epsilon_2(h) \rightarrow 0$ når $h \rightarrow 0$. (Utelater avhengigheten av x .) Da er

$$(f+g)(x+h) = (f+g)(x) + (f'(x)+g'(x))(h) + \epsilon(h)||h||$$

der $\epsilon(h) = \epsilon_1(h) + \epsilon_2(h)$. Ved trekantulikheten går $\epsilon(h) \rightarrow 0$ når $h \rightarrow 0$, så $f+g$ er deriverbar i x , med derivert $f'(x) + g'(x)$. QED.

Lemma: En lineæravbildning $\alpha : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p$ er deriverbar overalt, med derivert lik α . Så $D\alpha(x) = \alpha$, eller $\alpha'(x) = \alpha$, for alle $x \in \mathbb{R}^m$.

Bevis: Vi har

$$\alpha(x+h) = \alpha(x) + \alpha(h) + \epsilon(x, h)||h||$$

der $\epsilon(x, h) = 0$ for alle x og h , så det er klart at $\epsilon(x, h) \rightarrow 0$ når $h \rightarrow 0$. Altså er $\alpha : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p$ den deriverte til α i x . QED.

Lemma: La $E \subset \mathbb{R}^m$ være en omegn om x , og la $F \subset \mathbb{R}^n$ være en omegn om y . La $f : E \rightarrow \mathbb{R}^p$ være deriverbar i x , og la $g : F \rightarrow \mathbb{R}^q$ være deriverbar i y . Da er $E \times F \subset \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n = \mathbb{R}^{m+n}$ en omegn om (x, y) , og funksjonen $f \times g : E \times F \rightarrow \mathbb{R}^p \times \mathbb{R}^q = \mathbb{R}^{p+q}$ gitt ved

$$(f \times g)(u, v) = (f(u), g(v))$$

for $u \in E, v \in F$, er deriverbar i (x, y) , med derivert

$$D(f \times g)(x, y) = Df(x) \times Dg(y)$$

som lineær-avbildning $\mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p \times \mathbb{R}^q$, der

$$(Df(x) \times Dg(y))(h, k) = (Df(x)(h), Dg(y)(k)) .$$

Kommentar: Boken skriver (f,g) for $f \times g$, og $(Df(x), Dg(y))$ for $Df(x) \times Dg(y)$. Jacobi-matrisen til $f \times g$ er blokk-summen

$$\begin{matrix} D_{\{i,j\}}f(x) & 0 \\ 0 & D_{\{k,l\}}g(y) \end{matrix}$$

der $1 \leq i \leq m$, $1 \leq k \leq n$, $1 \leq j \leq p$ og $1 \leq l \leq q$.

Bevis: Det finnes en $\delta > 0$ slik at $B(x, \delta) \subset E$ og $B(y, \delta) \subset F$.
Da er

$$B((x, y), \delta) \subset B(x, \delta) \times B(y, \delta) \subset E \times F,$$

siden $\|(h, k)\| \geq \|h\|$, $\|k\|$ for $h \in \mathbb{R}^m$, $k \in \mathbb{R}^n$. Altså er $E \times F$ en omegn om (x, y) .

Vet at

$$f(x+h) = f(x) + Df(x)(h) + \epsilonpsilon_1(h) \|h\|$$

$$g(y+k) = g(y) + Dg(y)(k) + \epsilonpsilon_2(k) \|k\|$$

for alle små h og k , og $\epsilonpsilon_1(x, h) \rightarrow 0$ når $h \rightarrow 0$, mens $\epsilonpsilon_2(y, k) \rightarrow 0$ når $k \rightarrow 0$. (Utelater avhengigheten av x og y .) Da er

$$\begin{aligned} (f \times g)((x, y) + (h, k)) &= (f \times g)(x, y) + (Df(x) \times Dg(y))(h, k) \\ &\quad + \epsilonpsilon(h, k) \|(h, k)\| \end{aligned}$$

der

$$\epsilonpsilon(h, k) \|(h, k)\| = (\epsilonpsilon_1(h) \|h\|, \epsilonpsilon_2(k) \|k\|).$$

Dette gir en veldefinert funksjon $\epsilonpsilon(h, k)$ for alle små $(h, k) \neq (0, 0)$, siden $\|(h, k)\| \neq 0$ for slike (h, k) . Her er

$$\|\epsilonpsilon(h, k)\| \|(h, k)\| = \|(\epsilonpsilon_1(h) \|h\|, \epsilonpsilon_2(k) \|k\|)\|$$

$$\leq \|\epsilonpsilon_1(h)\| \|h\| + \|\epsilonpsilon_2(k)\| \|k\|$$

$$\leq (\|\epsilonpsilon_1(h)\| + \|\epsilonpsilon_2(k)\|) \|(h, k)\|$$

så

$$\|\epsilonpsilon(h, k)\| \leq \|\epsilonpsilon_1(h)\| + \|\epsilonpsilon_2(k)\| \rightarrow 0 + 0 = 0$$

når $(h, k) \rightarrow 0$. QED.

Nytt bevis av det første lemmaet: La $\alpha \in \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^m$ være diagonalavbildningen $\alpha(x) = (x, x)$, og la $\beta \in \mathbb{R}^p \times \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}^p$ være

sumavbildningen $\beta(x, y) = x+y$. Disse er begge lineære. For $f, g: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p$ er da

$$f+g = \beta(f \times g) \alpha: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p$$

siden $\beta(f \times g) \alpha(x) = \beta(f \times g)(x, x) = \beta(f(x), g(x)) = f(x) + g(x)$. Ved kjerneregelen og lemmaet om den deriverte av lineære avbildninger er da

$$D(f+g)(x) = \beta D(f \times g)(x, x) \alpha = Df(x) + Dg(x).$$

QED.

Tilsvarende bevis er nyttige for å derivere funksjoner som $\langle f, g \rangle$.

6.3. Middelveidulikheten i høyere dimensjoner

Teorem (Middelveidulikheten):

La $U \subset \mathbb{R}^m$ være åpen, og $f: U \rightarrow \mathbb{R}^p$ deriverbar. La $a, b \in U$ og anta at linjestykket

$$L = \{(1-t)a + tb : 0 \leq t \leq 1\}$$

er inneholdt i U . Hvis K er en konstant slik at $\|Df(x)\| \leq K$ for alle $x \in L$, så er

$$\|f(b) - f(a)\| \leq K \|b-a\|.$$

Bevis:

Hvis $f(a) = f(b)$ er det ikke noe å bevise. Hvis ikke kan vi la

$$u = \frac{f(b) - f(a)}{\|f(b) - f(a)\|}$$

være enhetsvektoren i samme retning som $f(b) - f(a)$, med $\|u\| = 1$. Vi definerer en funksjon $g: [0,1] \rightarrow \mathbb{R}$ ved

$$g(t) = u \cdot (f((1-t)a + tb) - f(a)).$$

Da er

$$g(0) = u \cdot (f(a) - f(a)) = 0$$

$$g(1) = u \cdot (f(b) - f(a)) = \|f(b) - f(a)\|$$

og g er kontinuerlig på $[0,1]$ og deriverbar for alle $t \in (0,1)$, med

$$g'(t) = u \cdot Df((1-t)a + tb)(b-a)$$

ved kjerneregelen. Den deriverte av den konstante funksjonen $u \cdot f(a)$ er 0, mens den deriverte til den lineære kjernen $(1-t)a + tb$ er $b-a$. Ved Cauchy--Schwarz' ulikhet og definisjonen av operatornormen er

$$|g'(t)| \leq \|u\| \|Df((1-t)a + tb)(b-a)\| = \|Df((1-t)a + tb)(b-a)\|$$

$$\leq \|Df((1-t)a + tb)\| \|b-a\| \leq K \|b-a\|$$

for alle $t \in (0,1)$. Ved middelverdisetningen finnes en $c \in (0,1)$ med

$$g(1) - g(0) = g'(c)(1-0) = g'(c) \leq K \|b-a\|$$

så vi har vist at

$$\|f(b) - f(a)\| = g(1) - g(0) \leq K \|b-a\| .$$

QED.

Med litt mer arbeid kan man utlede dette fra middelverdiulikheten i stedet for middelverdisetningen.

Det er ikke noen umiddelbar generalisering av denne middelverdiulikheten til en middelverdisetning i høyere dimensjoner. Se Exercise 6.31.