

Kap. 2 Konveksetet $\lambda \vec{x} + (1-\lambda)\vec{y}$
 $C \subseteq \mathbb{R}^n$ konveks $(1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y} \in C$ når $\vec{x}, \vec{y} \in C, \lambda \in [0,1]$
 linjestykket mellom \vec{x} og \vec{y}
 konveks kombinasjon av \vec{x} og \vec{y}

$B(\vec{a}, \delta)$ er konveks:

Bevis: anta $\vec{x}, \vec{y} \in B(\vec{a}, \delta)$ ($\|\vec{x} - \vec{a}\| < \delta, \|\vec{y} - \vec{a}\| < \delta$)

$$\|((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}) - \vec{a}\| = \|(1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y} - ((1-\lambda)\vec{a} + \lambda\vec{a})\|$$

$$= \|(1-\lambda)(\vec{x} - \vec{a}) + \lambda(\vec{y} - \vec{a})\|$$

$$\stackrel{\text{trekant}}{\leq} (1-\lambda)\|\vec{x} - \vec{a}\| + \lambda\|\vec{y} - \vec{a}\| < (1-\lambda)\delta + \lambda\delta = \delta$$

$$\Rightarrow (1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y} \in B(\vec{a}, \delta)$$

Lineare VM er konvekse. (konv. komb. er også en lineær komb.)
 prop. 2.1 polyedret definert ved $\exists x \in \mathbb{R}^n: A\vec{x} \leq \vec{b}$ er konvekt.
 lineært system komponentvis.

Bevis: Anta $A\vec{x} \leq \vec{b}$, og $A\vec{y} \leq \vec{b}$

$$\text{Da er } A((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}) = (1-\lambda)A\vec{x} + \lambda A\vec{y} \leq (1-\lambda)\vec{b} + \lambda\vec{b} = \vec{b}$$

$\Rightarrow (1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}$ ligger også i polyedret.

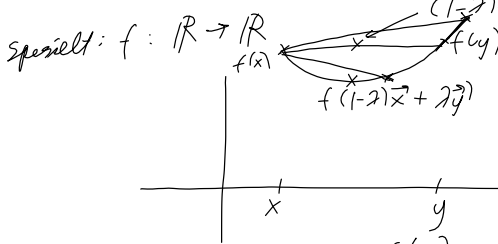
$$(x = a \iff x \leq a \iff x \geq a \iff -x \leq -a)$$

sek 2.2

f konveks funksjon (definit på $C \subseteq \mathbb{R}^n$ og konveks.) hvis

$$f((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}) \leq (1-\lambda)f(\vec{x}) + \lambda f(\vec{y})$$

alle $\vec{x}, \vec{y} \in C, \lambda \in [0, 1]$. Linjen gjennom $f(\vec{x})$ og $f(\vec{y})$.



Da vil også $y \rightarrow \frac{f(y) - f(x)}{y - x}$ vil være voksende i y hvis f er konveks. ↑ stigningsstallet til sekanten.

eksempler på konvekse funksjoner:

1. Lineære funksjoner, affine funksjoner (ikket gjelder).

$$\begin{aligned} f(\vec{x}) &= A\vec{x} + \vec{b} \\ f((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}) &= A((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}) + \vec{b} \\ &= (1-\lambda)A\vec{x} + \lambda A\vec{y} + (1-\lambda)\vec{b} + \lambda\vec{b} \\ &= (1-\lambda)(A\vec{x} + \vec{b}) + \lambda(A\vec{y} + \vec{b}) = (1-\lambda)f(\vec{x}) + \lambda f(\vec{y}) \end{aligned}$$

2. $f(\vec{x}) = \|\vec{x}\|$ konveks

3. $f(\vec{x}) = e^{\sum_{i=1}^n x_i}$

4. $f(\vec{x}) = e^{h(\vec{x})}$, $h: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ er konveks.

(Bevis for 2. : $\|(1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}\| \leq (1-\lambda)\|\vec{x}\| + \lambda\|\vec{y}\|$
 $f((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}) \leq (1-\lambda)f(\vec{x}) + \lambda f(\vec{y})$.)

beinet for 3. henger sammen med:

prop 2.3: Hvis f er konveks og H er affin, så er $f(H(\vec{x}))$ også konveks. ↑ regn på

$f(\vec{x}) = e^{h(\vec{x})}$ er konveks: $h((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y})$

$$f((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}) = e^{h((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y})}$$

h konveks: $h((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y}) \leq (1-\lambda)h(\vec{x}) + \lambda h(\vec{y})$

e^x voksende: $e^{(1-\lambda)h(\vec{x}) + \lambda h(\vec{y})} \leq e^{(1-\lambda)h(\vec{x}) + \lambda h(\vec{y})} \leq (1-\lambda)e^{h(\vec{x})} + \lambda e^{h(\vec{y})}$

sett $g(x) = e^x$ g konveks: $g((1-\lambda)x + \lambda y) \leq (1-\lambda)g(x) + \lambda g(y)$

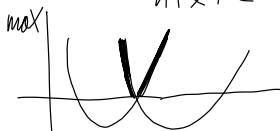
$$e^{(1-\lambda)x + \lambda y} \leq (1-\lambda)e^x + \lambda e^y$$

$$x = h(\vec{x}) \quad y = h(\vec{y}) \quad e^{(1-\lambda)h(\vec{x}) + \lambda h(\vec{y})} \leq (1-\lambda)e^{h(\vec{x})} + \lambda e^{h(\vec{y})}$$

$$\Rightarrow e^{h((1-\lambda)\vec{x} + \lambda\vec{y})} \leq (1-\lambda)e^{h(\vec{x})} + \lambda e^{h(\vec{y})} \Rightarrow \underline{e^{h(\vec{x})} \text{ konveks}}$$

Hvis f og g er konvekse, så er også

$$h(\vec{x}) = \max \{ f(\vec{x}), g(\vec{x}) \} \text{ konveks}$$



Teorem 2.4 Hvis f er konveks, $x_j \in C$, $\sum \lambda_j = 1$
 $\lambda_j \geq 0$

$$D_0 \text{ er } f\left(\sum_{j=1}^n \lambda_j x_j\right) \leq \sum_{j=1}^n \lambda_j f(x_j)$$

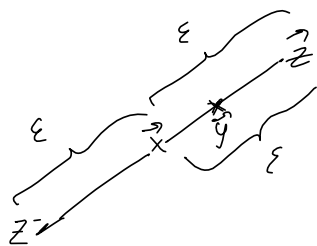
prop 2.5 "sublevel mengder" til konvekse funksjoner f er konv.

$\{x \in C : f(x) \leq \alpha\}$ konveks mengde når f er konv.

Teorem 2.6 Hvis f er konveks på C , åpen, konveks, så er f kontinuerlig på C .

Ikke les detaljer i boka

Skisse av beviset: For å vise at f er kont i $\vec{x} \in C$,
 Finn en ball $B(\vec{x}, \varepsilon) \subset C$



Trekket et linjestykke fra \vec{x} i begge retninger
 lengde ε

ser på funksjonen $\frac{f(\vec{y}) - f(\vec{x})}{\|\vec{y} - \vec{x}\|} \leq \frac{f(\vec{z}) - f(\vec{x})}{\|\vec{z} - \vec{x}\|}$
 stigningstall til sekant

Teorem 2.7 Anta f er reell, definert på C åpen, konveks
 f kont. 2. ordens partielle deriverte.
 f konveks $\Leftrightarrow \nabla^2 f$ positivt semidefinit.

Se på Eksempel 2.8; ta: $f(x,y) = \frac{x^2}{4} + y^2$
 $\nabla^2 f = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$, positivt definit.
 f konveks

Sublevel-mengdene til f er da konvekse:

$$\{(x,y) : f(x,y) < \alpha\} \Leftrightarrow \{(x,y) : \frac{x^2}{4} + y^2 \leq \alpha\}$$

omskrevet invariant.
ellipser.

Viktig klasse av konvekse funk: kvadratisk form.

$$f(\vec{x}) = \frac{1}{2} \vec{x}^T A \vec{x} - \vec{b}^T \vec{x}$$

Oppgave fra kap 1 gir (A symmetrisk): $\nabla f = A \vec{x}$, $\nabla^2 f = A$.
 kvadratisk form konveks $\Leftrightarrow A$ pos. semidefinit.

Teorem 2.9 f konveks, C åpen og konveks.

f er deriverbar i \vec{x} når alle $\frac{\partial f}{\partial x_i}(\vec{x})$ $i=1, \dots, n$
 eksisterer.

Teorem 2.10 Anta f er deriverbar, set på C , åpen, konveks.
 Følgende er ekvivalent:

- (i) f er konveks
- (ii) $f(\vec{x}) \geq f(\vec{x}_0) + \nabla f(\vec{x}_0)^T (\vec{x} - \vec{x}_0)$ $\vec{x}_0, \vec{x} \in C$.
- (iii) $(\nabla f(\vec{x}) - \nabla f(\vec{x}_0))^T (\vec{x} - \vec{x}_0) \geq 0$ alle $\vec{x}_0, \vec{x} \in C$.