

Wiederholung:

- Wenn $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ stetig und in (a, b) differenzierbar ist, dann gilt:

$f' = 0 \Rightarrow f$ konstant auf $[a, b]$

$f' \geq 0 \Rightarrow f$ monoton steigend auf $[a, b]$

$f' > 0 \Rightarrow f$ streng monoton steigend auf $[a, b]$

$f' \leq 0 \Rightarrow f$ monoton fallend auf $[a, b]$

$f' < 0 \Rightarrow f$ streng monoton fallend auf $[a, b]$

Iervall

- Wenn $f: I \rightarrow S := f(I)$ stetig, streng monoton und in $x_0 \in I$ differenzierbar ist mit $f'(x_0) \neq 0$, dann ist f^{-1} in $y_0 := f(x_0)$ differenzierbar und

$$(f^{-1})'(y_0) = \frac{1}{f'(x_0)}.$$

Beispiel 4.2.6: Trigonometrische Funktionen

(1) \arcsin : $\sin: [-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}] \rightarrow [-1, 1]$ ist streng monoton steigend, da $\sin'(x) = \cos(x) > 0 \quad \forall x \in [-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}]$

Außerdem: $\sin(-\frac{\pi}{2}) = -1$

$$\sin(\frac{\pi}{2}) = 1$$

$\Rightarrow \sin: [-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}] \rightarrow [-1, 1]$ ist bijektiv.

Wir definieren $\arcsin : [-1, 1] \rightarrow [-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}]$
als die Umkehrfunktion

"Arcus Sinus"

Da $\sin'(x) = \cos(x) > 0 \quad \forall x \in (-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2})$

ist \arcsin in allen $y \in (-1, 1)$ differenzierbar.

Wenn $y = \sin(x)$ für $x \in (-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2})$, dann gilt:

$$\arcsin'(y) = \frac{1}{\cos(x)}$$

Unter Verwendung von $\sin^2(x) + \cos^2(x) = 1$ und $\cos(x) > 0$
folgt $\cos(x) = \sqrt{1 - \sin^2(x)} = \sqrt{1 - y^2}$

und daher $\arcsin'(y) = \frac{1}{\sqrt{1 - y^2}}$.

(2) \arccos : Analog zu oben erhält man, dass

$$\cos : [0, \pi] \rightarrow [-1, 1]$$

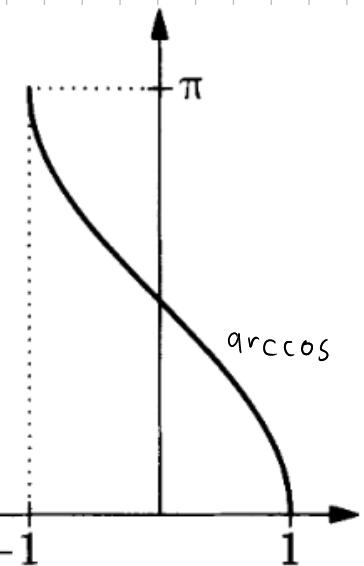
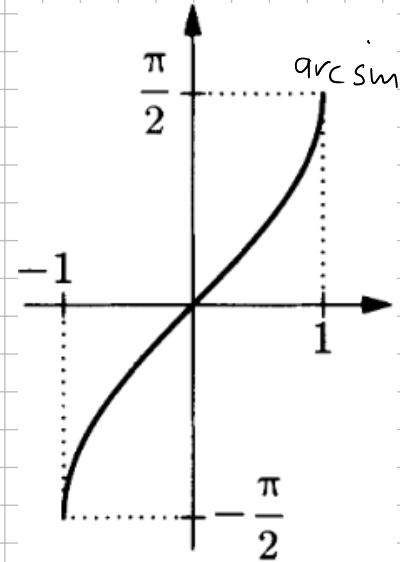
schräg monoton fallend ist. Die Umkehrabbildung

$$\arccos : [-1, 1] \rightarrow [0, \pi]$$

ist differenzierbar in $(-1, 1)$ "Arcus Cosinus"

und für $y \in (-1, 1)$ ist

$$\arccos'(y) = -\frac{1}{\sqrt{1 - y^2}}$$

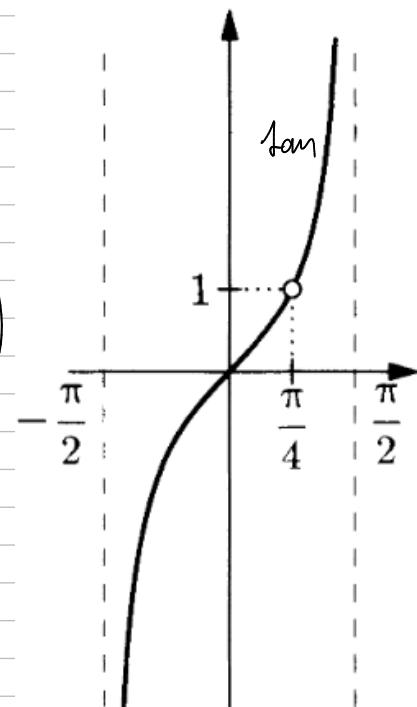


(3) \arctan : Für $x \notin \frac{\pi}{2} + \pi \mathbb{Z}$ ist

$$\tan(x) = \frac{\sin(x)}{\cos(x)}$$

und $\tan'(x) = \frac{1}{\cos^2(x)} > 0$ für $x \in (-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2})$

⇒ \tan ist in $(-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2})$ streng monoton steigend



Da $\lim_{x \rightarrow \frac{\pi}{2}^-} \tan(x) = \infty$

und $\lim_{x \rightarrow -\frac{\pi}{2}^+} \tan(x) = -\infty$ ist $\tan: (-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}) \rightarrow \mathbb{R}$ bijektiv

Die Umkehrfunktion ist

$$\arctan: \mathbb{R} \rightarrow (-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}) \quad \dots \text{"Arcus tangens"}$$

Sie ist differenzierbar und für $y \in \mathbb{R}$, $x \in (-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2})$, $y = \tan(x)$

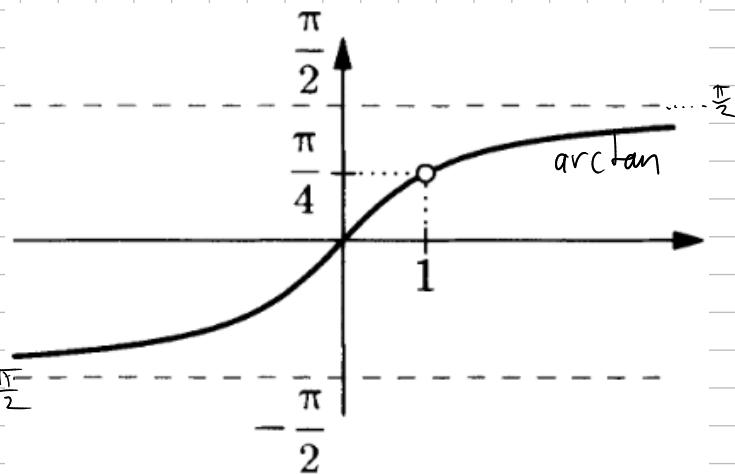
gilt

$$\arctan'(y) = \frac{1}{\tan^{-1}(x)} = \cos^2(x) \stackrel{\text{Behauptung}}{=} \frac{1}{1+y^2}$$

denn: $\cos^2(x) = \frac{1}{\frac{1}{\cos^2(x)}}$

$$= \frac{1}{\frac{\sin^2(x) + \cos^2(x)}{\cos^2(x)}}$$

$$= \frac{1}{1 + \frac{\sin^2(x)}{\cos^2(x)}} = \frac{1}{1 + \tan^2(x)} = \frac{1}{1 + y^2}$$



Nun ein weiteres Hilfsmittel zur Berechnung von Grenzwerten:

Satz 4.2.10 (Regel von ('Hospital'))

Seien $a < b$ und $f, g : (a, b) \rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar mit

$$g'(x) \neq 0 \quad \forall x \in (a, b).$$

Angenommen es gilt

$$(i) \lim_{x \rightarrow b^-} f(x) = \lim_{x \rightarrow b^-} g(x) = 0$$

"Fall $\frac{0}{0}$ "

oder

$$(ii) \lim_{x \rightarrow b^-} f(x) = \pm\infty \quad \text{und} \quad \lim_{x \rightarrow b^-} g(x) = \pm\infty$$

"Fall $\pm \frac{\infty}{\infty}$ "

und der Grenzwert $\lim_{x \rightarrow b^-} \frac{f'(x)}{g'(x)} =: \lambda$ existiert.

Dann existiert auch $\lim_{x \rightarrow b^-} \frac{f(x)}{g(x)}$ und es gilt

$$\lim_{x \rightarrow b^-} \frac{f(x)}{g(x)} = \lambda.$$

Bemerkung 4.2.11:

- λ kann in \mathbb{R} oder ∞ oder $-\infty$ sein
- a kann auch $-\infty$ sein, b kann auch ∞ sein.
- Der Satz gilt auch für $x \rightarrow a^+$.

Heuristik für den Fall "0/0": Angenommen f, g sind in x_0 differenzierbar.

$$\text{Tangenten gleichen sich: } f'_f(x) = \cancel{f(x)} + f'(x_0)(x - x_0)$$

$$f'_g(x) = \cancel{g(x)} + g'(x_0)(x - x_0)$$

$$\text{Nahe bei } x_0: \quad \frac{\cancel{f(x)}}{\cancel{g(x)}} \approx \frac{f'_f(x)}{f'_g(x)}$$

$$\text{Wann } f(x_0) = g(x_0) = 0: \quad \frac{f'_f(x)}{f'_g(x)} = \frac{f'(x_0) \cdot (\cancel{x-x_0})}{g'(x_0) \cdot (\cancel{x-x_0})} = \frac{f'(x_0)}{g'(x_0)}$$

$$\text{d.h. heuristisch } \frac{\cancel{f(x)}}{\cancel{g(x)}} \approx \frac{f'(x_0)}{g'(x_0)}$$

Beispiel 6.2.12:

(1) Für $a > 0$ folgt aus l'Hospital:

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{\ln(x)}{x^a} \stackrel{(\text{l'Hospital})}{=} \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{\frac{1}{x}}{ax^{a-1}} = \frac{1}{a} \cdot \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{1}{x^a} = 0.$$

" \ln wächst langsamer als jede Potenz von x "

$$(2) \lim_{x \rightarrow 0^+} x \ln(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{\ln(x)}{\frac{1}{x}} \stackrel{(\text{l'Hospital})}{=} \lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{\frac{1}{x}}{-\frac{1}{x^2}} = -\lim_{x \rightarrow 0^+} x = 0.$$

$$\text{Clicker: } \lim_{x \rightarrow 0} \frac{1 - \cos(2x)}{1 - \cos(x)} \stackrel{(\text{l'Hospital})}{=} \lim_{x \rightarrow 0} \frac{2 \cdot 2 \sin(2x) \cos(x)}{2 \sin(x)} = 4 \cdot \lim_{x \rightarrow 0} \cos(x) = 4.$$

$$\text{A(lerma) h_w: } \lim_{x \rightarrow 0} \frac{2 \sin(2x)}{\sin(x)} \stackrel{(\text{Hospitäl})}{=} 2 \cdot \lim_{x \rightarrow 0} \frac{2 \cdot \cos(2x)}{\cos(x)} = 4 \cdot \lim_{x \rightarrow 0} \frac{\cos(2x)}{\cos(x)} = 4.$$

$\underbrace{=4}$

"Gegenbeispiel"

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{2x + \sin(x)}{2x + \cos(x)} = ?$$

Versuchen wir ('Hospitäl' anzuwenden:

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{(2x + \sin(x))'}{(2x + \cos(x))'} = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{2 + \cos(x)}{2 - \sin(x)} \dots \text{existiert nicht!}$$

Aber: $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{2x + \sin(x)}{2x + \cos(x)} = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{2 + \frac{\sin(x)}{x}}{2 + \frac{\cos(x)}{x}} = \frac{2}{2} = 1$.

$\frac{\sin(x)}{x} \xrightarrow[0]{}$ $\frac{\cos(x)}{x} \xrightarrow[0]{}$

Wichtig: Nur wenn der Grenzwert von $\frac{f'(x)}{g'(x)}$ tatsächlich existiert, darf ('Hospitäl' angewendet werden. Sonst können wir nichts schließen.

Konvexe Funktionen

Bis zum Ende des Abschnitts sei $I \subset \mathbb{R}$ ein Intervall mit mehr als einem Punkt.

Def. 4.2.13: Sei $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ eine Funktion.

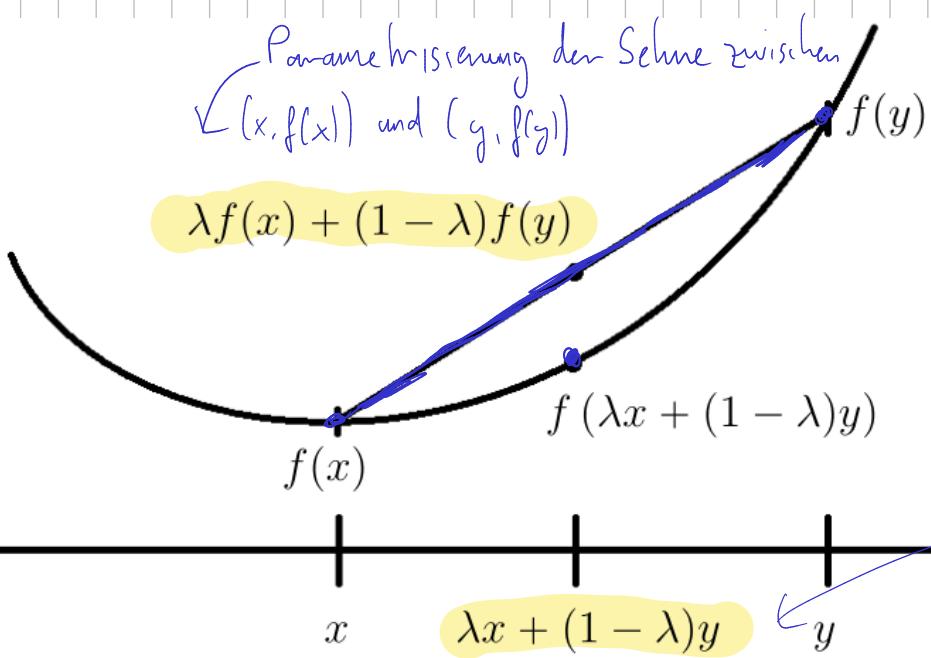
(1) f ist konvex (auf I) falls für alle $x \leq y$ in I und $\lambda \in [0, 1]$:

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

(2) f ist schwach konvex (auf I) falls für alle $x < y$ in I

und $\lambda \in (0, 1)$:

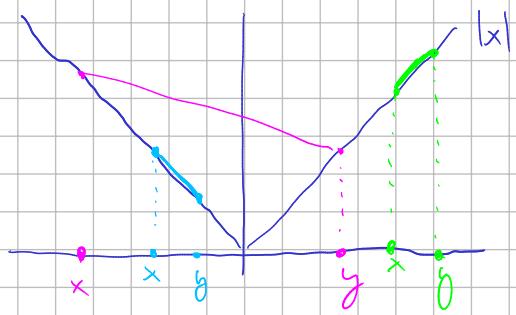
$$f(\lambda x + (1-\lambda)y) < \lambda f(x) + (1-\lambda)f(y)$$



Innihil: Die Funktion f liegt unter jeder Schne zwischen $(x, f(x))$ und $(y, f(y))$ ($x \leq y$ in I).

Beispiel: $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x) = |x|$.

f ist konvex, aber nicht streng konvex.



Dann für $x, y \in \mathbb{R}$, $\lambda \in [0, 1]$ gilt:

$$|\lambda x + (1-\lambda)y| \leq |\lambda|x| + (1-\lambda)|y|$$

Δ -Ungl.

Bemerkung 4.2.15: Sei $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ konvex. Mit Induktion

kann man zeigen, dass für alle $n \geq 1$, $x_1, \dots, x_n \in I$ und $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in [0, 1]$ mit $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$ gilt, dass

$$f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i\right) \leq \sum_{i=1}^n \lambda_i f(x_i)$$

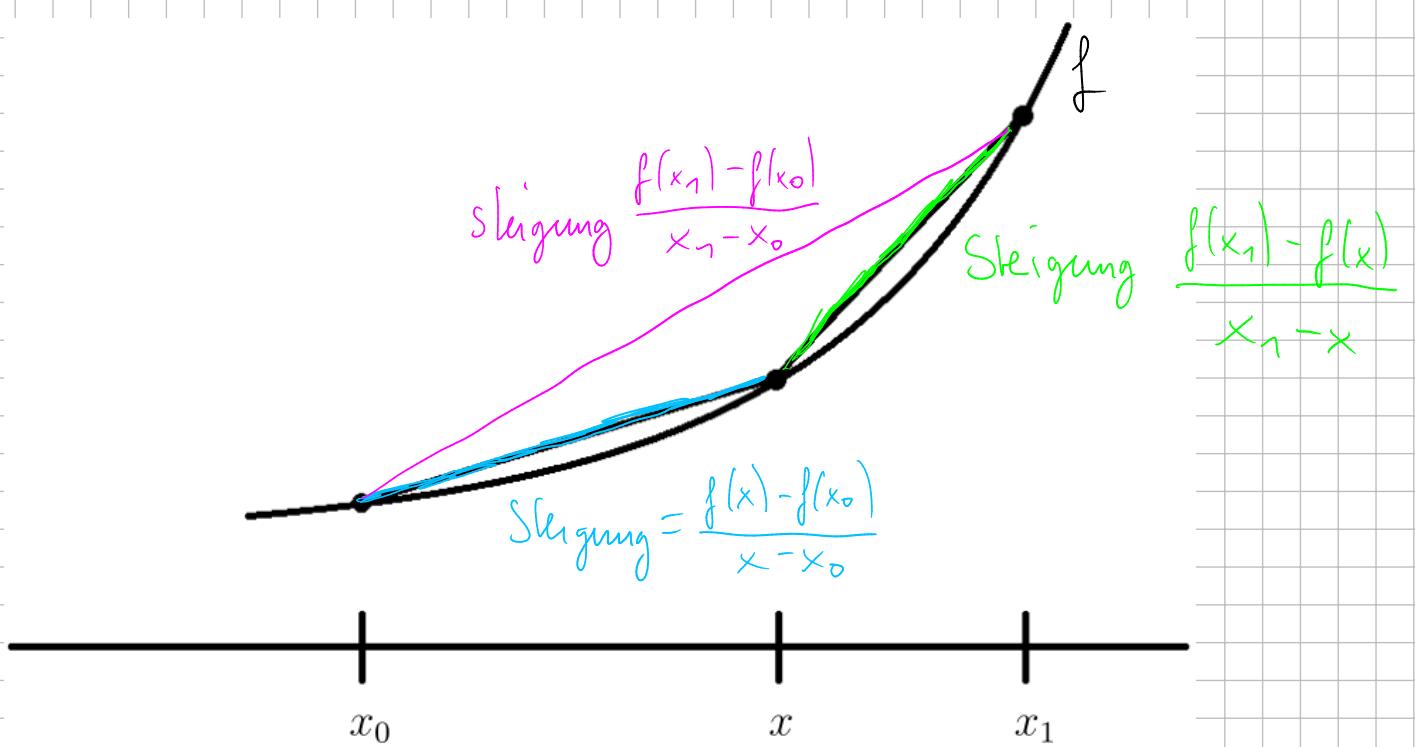
In der Def. war $n=2$, $x=x_1$, $y=x_2$, $\lambda_1=\lambda$, $\lambda_2=1-\lambda$

Lemma 4.2.15: Sei $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ eine beliebige Funktion.

f ist genau dann konvex, wenn für alle $x_0 < x < x_1$ in I

$$(*) \quad \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \leq \frac{f(x_1) - f(x)}{x_1 - x}$$

f ist genau dann streng konvex, wenn in (*) immer $<$ statt \leq gilt.



Lemma: (nicht im Skript) Ist $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ konvex und $x_0 < x < x_1$ in I , dann gilt

$$(\star\star) \quad \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \leq \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \leq \frac{f(x_1) - f(x)}{x_1 - x}$$

Strenge Konvexität von f impliziert \leq statt \leq in $(\star\star)$

Warum sind konvexe Funktionen interessant?

↳ z.B. im Kontext von Optimierungsproblemen haben konvexe Funktionen "gute" Eigenschaften welche effiziente Algorithmen zur Lösung erlauben.

Übung: Ist $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ konvex, dann ist jedes lokale Minimum ein globales Minimum.

Wie erkennt man konvexe Funktionen?

↪ z.B. über die Ableitung!

Satz 4.2.16: Ist $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar, dann gilt:

f (schnell) konvex $\Leftrightarrow f'$ (schnell) monoton wachsend.

Bew: Wir zeigen nur: f' monoton wachsend $\Rightarrow f$ konvex.

Wir wollen Lemma 4.2.15 verwenden: Seien $x_0 < x < x_1$ in I .

$$\frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0}$$

$$\frac{f(x_1) - f(x)}{x_1 - x}$$

Mittelwertsatz: $f'(\eta)$ $f'(\xi)$

wobei $\eta \in (x_0, x)$, $\xi \in (x, x_1)$. Da $\xi > x > \eta$, folgt aus Monotonie

von f' , dass $f'(\xi) \geq f'(\eta)$

$$\Rightarrow \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \leq \frac{f(x_1) - f(x)}{x_1 - x}$$

$f'(\eta)$ $f'(\xi)$

Aufgrund von Lemma 4.2.15 ist f also konvex. \square

Korollar 4.2.17: Sei $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ zweimal differenzierbar

Falls $f''(x) > 0 \quad \forall x \in I$ dann ist d.h. f' ist differenzierbar

f (strenge) konvex.

Bew: Aufgrund von Korollar 4.2.5 impliziert $f'' \geq 0$, dass f'

monoton wachsend ist. Nun verwenden Satz 4.2.16. \square

Beispiel 4.2.18: $f: (0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x) = -\ln(x)$

ist streng konvex, da

$$f'(x) = -\frac{1}{x}$$

$$f''(x) = \frac{1}{x^2} > 0 \quad \forall x \in (0, \infty)$$