

Řešení cvičení 13: Proč studovat analýzu

Parciální derivace

Spočtete parciální derivace

(a) $\frac{\partial f}{\partial x}$ pro $f(x) = x^2$,

(b) $\frac{\partial f}{\partial x}$ pro $f(x, y) = x^2 + y^2$,

(a) Zde je odpověď velice snadná. Parciální derivace fce jedné proměnné se redukuje na normální derivaci, kterou dobře známe, tedy $\frac{\partial f}{\partial x} = 2x$.

(b) Pokud držíme y fixní a měníme x , chová se y jako konstanta, tedy opět $\frac{\partial f}{\partial x} = 2x$.

Gradient

Určete gradient fci

(a) $f(x, y) = x^2 - y^2$,

(b) $f(x, y) = \sin(x) \sin(y)$.

Jaká je podmínka na to, aby měla f lokální extrém?

Příslušné derivace jsou triviální, tedy

(a) $\nabla f(x, y) = (2x, -2y)$,

(b) $\nabla f(x, y) = (\cos(x) \sin(y), \sin(x) \cos(y))$.

Zajímavé ale je si představit, co nám gradienty říkají. Přímočaré zobecnění nutné podmínky pro extrém fce jedné proměnné nám říká, že pokud má fce extrém a derivace v tom bodě existují, pak nutně je musí být její gradient v tom bodě nulový. Pokud by to tak nebylo, pak jde měnit souřadnici, které přísluší nenulová složka gradientu a tak získat vyšší hodnotu f .

Extrémy obecných fci se takhle najít nedají, ale zrovna v případě (a) bychom dostali snadno $\nabla f = 0 \Leftrightarrow (x, y) = (0, 0)$, což ale není lokální extrém, jak je ukázáno na obrázku níž. V tomhle případě jde o tzv. sedlový bod, neboli pokud bychom se vychýlili ve směru x , pak f roste, ale ve směru y bude klesat. To je způsobeno tím, že druhé derivace v těchto směrech mají opačné znaménko.

Obecně jde v každém bode (podobně jako gradient) zkonstruovat matici všech možných druhých derivací, které se říká Hessova matice, nebo Hessián. Podmínka na lokální extrém jde pak zformulovat tak, že gradient je nulový a Hessián pozitivně/negativně definitní. To si jde taky představit tak, že má kladná/záporná vlastní čísla, neboli existuje souřadný systém tvořený vlastními vektory, kde odchylka libovolným směrem vede k čistému růstu/klesání.

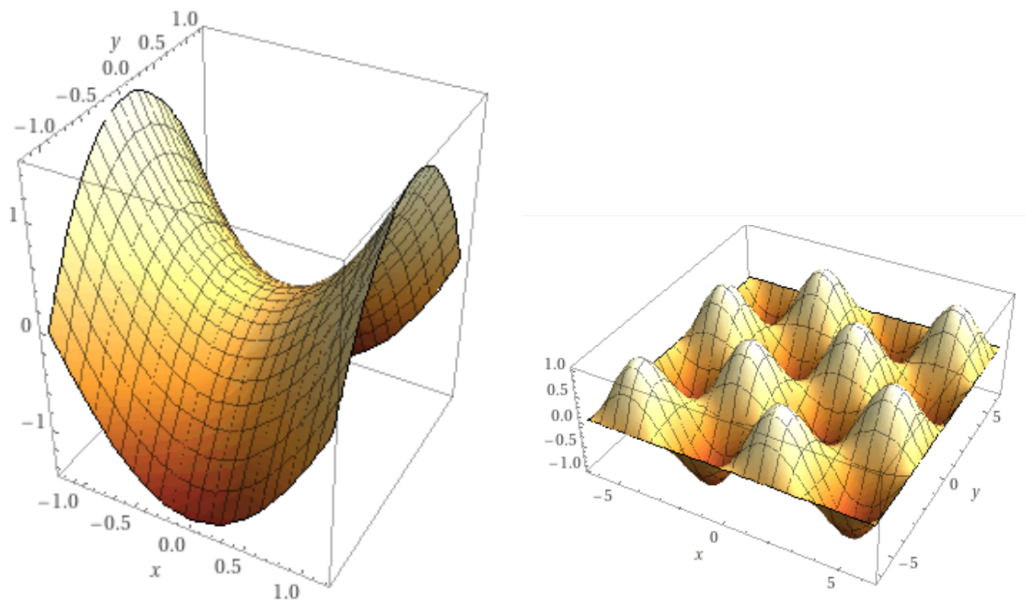
Diferenciální rovnice

(a) Uvažujte nakažlivou nemoc, která nejde vyléčit a “dnes” jí má N lidí. Zdrojem další nákazy jsou právě nemocní lidé, tedy počet nově nakažených za nějaké časové období bude úměrný počtu právě nakažených. Určete průběh počtu nakažených v čase, tedy $N(t)$.

Změna počtu lidí v čase je derivace podle času, tedy

$$\frac{dN}{dt} = \beta N.$$

Tato rovnice se vlastně ptá “jaké musí být N , aby jeho derivace byla β -krát větší?” Je možné odpověď uhádnout, protože už takovou fci známe a je to exponenciála. Otázka je, jestli je jediná taková a z



Obrázek 1: Fce, jejíž gradient počítáme výše, (a) vlevo, (b) vpravo.

postupu níž vyplyne, že ano. Obecně je ale situace složitější a zejména s řádem derivace roste počet řešení. Pro parciální diferenciální rovnice je situace dost složitá.

Pokud bychom řešení neuhodli, můžeme ho spočítat. Chtěli bychom rovnici převést na integrál a zdá se, že integrace podle času je dobrý nápad, protože

$$\int \frac{dN}{dt} dt = \int dN = N + c.$$

Problém ale je na pravé straně, protože N je fci času a my nevíme jakou a tak nedokážeme integrál spočítat. Můžeme ale rovnici přepsat na

$$\frac{1}{N} \frac{dN}{dt} = \beta$$

odkud integrací

$$\int \frac{1}{N} \frac{dN}{dt} dt = \int \frac{1}{N} dN = \ln(N) + c =: \ln(N) + \ln(\tilde{c}).$$

Přeznačení konstanty na konci jde udělat vždy, protože obor hodnot logaritmu jsou všechna reálná čísla. Integrál pravé strany je triviálně βt , kde bychom opět mohli přidat konstantu, ale tím nic dalšího nezískáme. Odečtením obou konstant získáme nějakou jinou, která je pořád obecná. Odtud už snadno

$$\ln(N) + \ln(\tilde{c}) = \ln(\tilde{c}N) = \beta t \Leftrightarrow N = \tilde{c}^{-1} e^{\beta t},$$

kde \tilde{c}^{-1} je zase nějaká konstanta, kterou si můžeme označit třeba α . Podstatné ale je, že počet nakažených roste exponenciálně s časem a to rychleji s větším β . To dává smysl, protože takhle se ve skutečnosti přesně definuje reprodukční číslo.

Drobná nerealističnost tohoto modelu spočívá v tom, že počet nakažených může růst do nekonečna, neboli máme nekonečně velkou populaci. Tenhle nedostatek odstraníme v dalším bodu. Jsou zde ale další - například reprodukční číslo by rozhodně mohlo záviset na čase, protože lidé mohou například zavést ochranná opatření. Nicméně pokud je β rozumně plochá fce, nebude situace tak odlišná, protože jde vždy udělat Taylora a tak získat aproximativní řešení diferenciální rovnice.

- (b) Modifikujme předchozí model - nechť má naše populace konečně mnoho lidí N_{tot} . Definujme procento nakažených jako

$$n = \frac{N}{N_{\text{tot}}}.$$

Počet nově nakažených lidí bude klesat, pokud nemoc mají téměř všichni, tedy bude úměrný $n(1-n)$. Určete v téhle situaci průběh počtu nakažených jako fci času, tedy $n(t)$.

Analogicky předchozímu případu dostaneme

$$\frac{dn}{dt} = \beta n(1-n),$$

což už nejde tak snadno uhádnout. Budeme tedy muset použít analogický postup jako v minulém příkladu, tedy řešíme

$$\int \frac{1}{n(1-n)} \frac{dn}{dt} dt = \int \frac{1}{n(1-n)} dn = \int \frac{1}{n} + \frac{1}{1-n} dn = \ln(n) - \ln(1-n) + c =: \ln\left(\frac{n}{1-n}\right) + \ln(\tilde{c}).$$

Odtud tedy

$$\ln\left(\tilde{c} \frac{n}{1-n}\right) = \beta t \Leftrightarrow \frac{n}{1-n} = \frac{1}{1-n} - 1 = \tilde{c}^{-1} e^{\beta t} \Leftrightarrow n = 1 - \frac{1}{1 + \tilde{c}^{-1} e^{\beta t}},$$

což je nám již dobře známá logistická regrese, která se hodně používá ve statistice a pravděpodobnosti. Můžeme si povšimnout interpretace konstanty \tilde{c}^{-1} . Pokud totiž napíšeme $\tilde{c}^{-1} = e^{\alpha}$, což můžeme, protože $\tilde{c}^{-1} > 0$ viz dříve, pak

$$n = 1 - \frac{1}{1 + e^{\beta t + \alpha}},$$

neboli nám říká posunutí v čase, resp. čas kdy je polovina populace nakažená. To totiž nastane pro $\beta t + \alpha = 0 \Leftrightarrow t = -\frac{\alpha}{\beta}$.

(c) Rozdělme populaci na tři kategorie

- S : susceptible, tedy ti co nemoc ještě neměli,
- I : infected, tedy ti co nemoc mají teď,
- R : removed, tedy uzdravení a umrtví.

Opět můžeme definovat procentuální hodnoty jako např. $s = \frac{S}{N}$.

Zformulujte soustavu diferenciálních rovnic pro tyto proměnné, pokud

- s klesá rychlostí úměrnou si , což je analogické minulému bodu,
- r roste úměrně počtu nakažených, neboli každý den se uzdraví nějaké procento nakažených,
- i roste úměrně si a zároveň klesá úměrně počtu nakažených.

Příslušné diferenciální rovnice říkají prostě

$$\begin{aligned} \frac{ds}{dt} &= -\alpha s(t)i(t), \\ \frac{di}{dt} &= \beta s(t)i(t) - \gamma r(t), \\ \frac{dr}{dt} &= \delta r(t). \end{aligned}$$

Tohle ale jistě není všechno, protože musí platit “zákon zachování lidí”, neboli

$$0 = \frac{dn}{dt} = \frac{ds + i + r}{dt} = -\alpha s(t)i(t) + \beta s(t)i(t) - \gamma r(t) + \delta r(t).$$

Protože s, i, r jsou obecné fce a tato rovnice musí platit v každém čase, musí nutně $\alpha = \beta$ a $\gamma = \delta$. To dává smysl, protože když někde onemocní, přesune se z s do i . Počet nových nakažených ale musí souhlasit, tedy $\alpha = \beta$. Podobně pro druhou podmínku.

Co jsme dostali se označuje ze zjevných důvodů SIR model a používá se k modelování šíření nemocí, tweetů a dalších nakažlivých věcí.

Tato soustava nejde vyřešit obecně, přestože vypadá celkem nevinně. Zkusmě naznačit, jak najít řešení numericky. Derivaci jsme definovali pomocí limity $h \rightarrow 0$, ale to není pro počítač praktické, protože můžeme reprezentovat jen konečně malá čísla. Budeme tedy uvažovat aproximaci derivace, která je vlastně Taylorův rozvoj do prvního řádu

$$\frac{df}{dt} = \frac{f(t+h) - f(t)}{h}.$$

Potom diferenciální rovnice říká

$$\frac{df}{dt} = g \Leftrightarrow \frac{f(t+h) - f(t)}{h} = g(t) \Leftrightarrow f(t+h) = hg(t) + f(t),$$

neboli pro fixní h můžeme dostat odhad pro hodnotu f v dalším čase¹. Tenhle odhad bude lepší, pokud bude h menší jak víme z Taylorova rozvoje, ale pro příliš malá h dojde k velkým zaokrouhlovacím chybám. Je tedy třeba dělat kompromisy.

S touto znalostí můžeme zadefinovat pro SIR model vektor proměnných

$$(s(t), i(t), r(t))^T := x(t)$$

a s použitím této proměnné a aproximace derivace výše dostáváme

$$x(t+h) = h \begin{pmatrix} -\alpha s(t)i(t) \\ \alpha s(t)i(t) - \gamma r(t) \\ \gamma r(t) \end{pmatrix} + x(t).$$

Pokud známe nějakou počáteční hodnotu pro x , můžeme pomocí této rovnice dostat x o kousek později atd. jak daleko jen budeme chtít.

Podobným způsobem jde získat řešení široké třídy diferenciálních rovnic tak vyřešit celou řadu reálných problémů, které tady ani nebudu vyjmenovávat.

¹Těhle aproximaci se říká Eulerova. Existují celé řady dalších, které například adaptivně mění velikost h , aby minimalizovali chybu.