

Metody Monte Carlo

Stojíme před následujícím problémem

- potřebujeme spočítat $\int_{a_1}^{b_1} \int_{a_2}^{b_2} \dots \int_{a_{50}}^{b_{50}} f(x_1, \dots, x_{50}) dx_1 \dots dx_{50}$
- nemůžeme si dovolit klasickou kvadraturu, protože bychom potřebovali 3-4 body „v každé dimenzi“ \rightarrow odpovídá 3^{50} vyhodnocení $f \Rightarrow$ příliš časově náročné

Jsme tedy omezení počtem bodů \rightarrow dejme tomu, že chceme aproximovat

$$\left. \begin{array}{l} \int_{\mathcal{H}} f(\vec{x}) d\vec{x} \\ f: \mathcal{H} \rightarrow \mathbb{R} \\ \mathcal{H} \subseteq \mathbb{R}^d, d \in \mathbb{N} \text{ vysoké} \end{array} \right\} (I)$$

a máme praktické omezení \rightarrow sníme f vyhodnotit nejvýše v N bodech pro nějaké pevně dané $N \in \mathbb{N}$ (např. dáno výkonností počítače). Otázky:

Jak aproximovat (I) na základě $f(\vec{x}_1), \dots, f(\vec{x}_N)$?

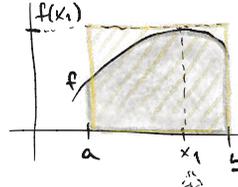
Jak volit $\vec{x}_1, \dots, \vec{x}_N \in \mathcal{H}$?

Odvození v \mathbb{R} pro dané x_1, \dots, x_N

$\mathcal{I} \equiv [a, b]$ a máme dané body $x_1, \dots, x_N \in [a, b]$

• $N=1$ \rightarrow jak aproximujeme $\int_a^b f(x) dx$ na základe $x_1 \in [a, b]$ a $f(x_1) \in \mathbb{R}$?

ms obdelnikové pravidlo:



● \rightarrow hodnota $\int_a^b f(x) dx$

● \rightarrow aproximace $\int_a^b f(x) dx$

--- daný bod $x_1 \in [a, b]$

$$\Rightarrow \int_a^b f(x) dx \approx (b-a) \cdot f(x_1)$$

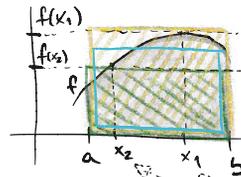
• $N > 1$ \rightarrow necháme zobecnit „ $N=1$ “ jako u kvadratur:

\rightarrow místo toho „ $N > 1$ “ \equiv „ N -krát $N=1$ “

• problém pro zobecnění do vyšších dimenzí

• nemáme kontrolní bod body x_1, \dots, x_N

ms obdelnikové pravidlo:



● \rightarrow hodnota $\int_a^b f(x) dx$

● \rightarrow aproximace $\int_a^b f(x) dx$ from x_1

● \rightarrow aproximace $\int_a^b f(x) dx$ from x_2

● \rightarrow „Monte-Carlo“ aproximace - průměr ● ●

--- dané body $\in [a, b]$

\Rightarrow když máme $N=2$ aproximace

$$\int_a^b f(x) dx \approx (b-a) f(x_1) \quad \text{a} \quad \int_a^b f(x) dx \approx (b-a) f(x_2) \rightarrow \text{co s nimi?}$$

„Monte-Carlo“: vezmeme jejich průměr $\rightarrow \int_a^b f(x) dx \approx (b-a) \frac{f(x_1) + f(x_2)}{2}$

$$\Rightarrow \int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{N} \sum_{i=1}^N f(x_i)$$

„Monte-Carlo“ pro $\mathcal{I} = [a, b]$

Zobecnění pro $\mathcal{H} \subseteq \mathbb{R}^d$:

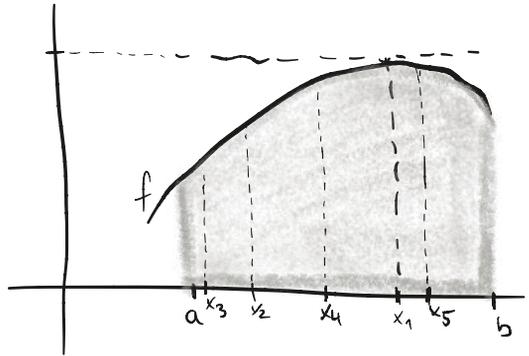
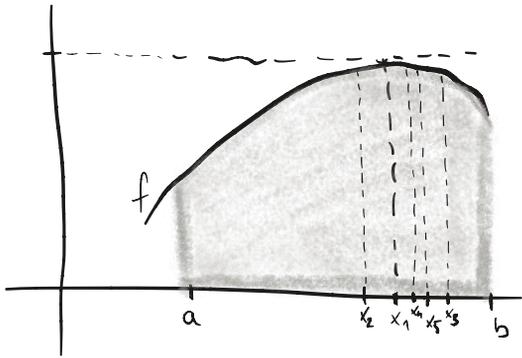
$\text{vol}(\mathcal{H}) \equiv$ "Lebesgueova míra \mathcal{H} "
→ přirozené zobecnění délky, obsahu, objemu do \mathbb{R}^d

$$\int_{\mathcal{H}} f(\vec{x}) d\vec{x} \stackrel{(*)}{\approx} \frac{\text{vol}(\mathcal{H})}{N} \sum_{i=1}^N f(\vec{x}_i) \quad \text{pro } \vec{x}_1, \dots, \vec{x}_N \in \mathcal{H} \subseteq \mathbb{R}^d$$

⇒ Pokud máme $\vec{x}_1, \dots, \vec{x}_N \in \mathcal{H} \subseteq \mathbb{R}^d$ dané, definovali jsme jak na jejich základě aproximovat $\int_{\mathcal{H}} f(\vec{x}) d\vec{x}$.

Jak volit $\vec{x}_1, \dots, \vec{x}_N$ aby aproximace (*) fungovala dobře?

Která z těchto variant nám dá lepší aproximaci?



⇒ zřejmě varianta vpravo, protože se body neakumulují v žádné konkrétní podoblasti $\mathcal{H} = [a, b]$

V našem odhadu $\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N f(x_i)$ jsou si všedny body "rovnoměrné", dává smysl "rovnoměrné" pokrytí \mathcal{H} . Víme, že brát $\{\vec{x}_i\}_1^N \subset \mathcal{H}$ "rovnoměrně rozdělené" nechceme
→ vezmeme $\{\vec{x}_i\}_1^N \subset \mathcal{H}$ jako náhodné body z rovnoměrného rozdělení

Intuitivně: Pokud N není „příliš malé“, pak x_1, \dots, x_N pokrývají \mathcal{H} „rovnoměrně“. Ale nemusíme pokrývat „rovnoměrně“ každou dimenzi \rightarrow pracujeme automaticky v $\mathcal{H} \subseteq \mathbb{R}^d$.

Kombinací myšlenek výše dostáváme Monte-Carlo aproximaci (I). Další krok je vše formálně zapsat a ukázat, že to opravdu funguje
 \equiv chyba $\rightarrow 0$ pro $N \rightarrow \infty$

Opáčko z teorie pravděpodobnosti

Náhodná veličina \vec{X} na \mathcal{H} odpovídá rozdělení

- s distribuční funkcí W $\Rightarrow P(\vec{X} \in \mathcal{H}_0) = \int_{\mathcal{H}_0} dW(\vec{x})$ $\forall \mathcal{H}_0 \subseteq \mathcal{H}$
 \equiv 1. způsob jak zadat rozdělení
 \equiv pravděpodobnost, že realizace nah. vel. X leží v $\mathcal{H}_0 \subseteq \mathcal{H}$
 $\mathcal{H}_0 \uparrow$
 integrál vezlém k pravděpodobnosti užití dané distr. funkce W
 $\equiv \int_{\mathcal{H}_0} 1 dW(\vec{x}) = \int_{\mathcal{H}_0} w(\vec{x}) d\vec{x}$

- s hustotou $w(\vec{x})$ $\Rightarrow P(\vec{X} \in \mathcal{H}_0) = \int_{\mathcal{H}_0} w(\vec{x}) d\vec{x}$ $\forall \mathcal{H}_0 \subseteq \mathcal{H}$
 \equiv 2. způsob jak zadat rozdělení
 \equiv pravděpodobnost, že realizace nah. vel. X leží v $\mathcal{H}_0 \subseteq \mathcal{H}$
 $\mathcal{H}_0 \uparrow$
 integrál vezlém k pravděpodobnosti užití dané distr. funkce W
 $\equiv \int_{\mathcal{H}_0} 1 dW(\vec{x}) = \int_{\mathcal{H}_0} w(\vec{x}) d\vec{x}$

Náhodná veličina \vec{X} na \mathcal{H} má

- střední hodnotu $E_W(\vec{X}) = \int_{\mathcal{H}} \vec{x} dW(\vec{x}) \equiv \int_{\mathcal{H}} \vec{x} \cdot w(\vec{x}) d\vec{x}$
 \equiv expected value / mean

- rozptyl $var_W(\vec{X}) = E_W((\vec{X} - E_W(\vec{X}))^2) \equiv \int_{\mathcal{H}} |\vec{x} - E_W(\vec{x})|^2 \cdot w(\vec{x}) d\vec{x}$
 \equiv variance

Spojitě funkce náhodných veličin jsou náhodné veličiny.
 (ale typicky s jiným rozdělením)

$\vec{X} \equiv \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_N \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^N$ a $x_i \in \mathbb{R}$ jsou nezávislé náhodné veličiny z rozdělení s hustotami $w_i(x_i)$ či pak je náhodná veličina \vec{X} z rozdělení s hustotou $w(\vec{x}) \equiv \prod_{i=1}^N w_i(x_i)$

Teorie Monte-Carlo

Pro dané $\mathcal{M} \subseteq \mathbb{R}^d$ omezenou a $f: \mathcal{M} \rightarrow \mathbb{R}$ integrovatelnou definujeme odhad integrálu $\int_{\mathcal{M}} f(\vec{x}) d\vec{x}$ klasickou metodou Monte-Carlo s N body jako

$$I_{MC}(N) := \frac{\text{vol}(\mathcal{M})}{N} \sum_{i=1}^N f(\vec{x}_i) \quad \text{pro libovolné } N \in \mathbb{N},$$

kte $\{\vec{x}_i\}_{i=1}^N$ jsou nezávislé a odpovídají náhodné veličině na \mathcal{M} s rovnoměrným rozdělením.

Chyba klasické metody Monte-Carlo odpovídá $\left| \int_{\mathcal{M}} f(\vec{x}) d\vec{x} - I_{MC}(N) \right|$

Krok 1: $\vec{X}_1, \dots, \vec{X}_N$ jsou nezávislé náhodné veličiny ze stejného rozdělení \Rightarrow tzv. iid (independent, identically distributed)

$\Rightarrow I_{MC}(N)$ je také náhodná veličina a střední hodnota $I_{MC}(N)$

odpovídá

$$\mathbb{E}(I_{MC}(N)) = \mathbb{E}\left(\frac{\text{vol}(\mathcal{M})}{N} \sum_{i=1}^N f(\vec{x}_i)\right) \stackrel{\mathbb{E}(aX_1 + aX_2) = a\mathbb{E}(X_1) + a\mathbb{E}(X_2)}{=} \frac{\text{vol}(\mathcal{M})}{N} \sum_{i=1}^N \mathbb{E}(f(\vec{x}_i)) =$$

$$\stackrel{\uparrow}{=} \frac{\text{vol}(\mathcal{M})}{N} \sum_{i=1}^N \int_{\mathcal{M}} f(\vec{x}) \cdot w(\vec{x}) d\vec{x} \stackrel{\uparrow}{=} \text{vol}(\mathcal{M}) \cdot \int_{\mathcal{M}} f(\vec{x}) w(\vec{x}) d\vec{x} \stackrel{\uparrow}{=} \int_{\mathcal{M}} f(\vec{x}) d\vec{x}$$

$w(\vec{x})$ je hustota rovnoměrného rozdělení \vec{x}_i jsou iid hustota rovnoměrného rozdělení na \mathcal{M} odpovídá $1/\text{vol}(\mathcal{M})$

\Rightarrow „ $I_{MC}(N) \approx \int_{\mathcal{M}} f(\vec{x}) d\vec{x}$ “ ve smyslu pravděpodobnosti/střední hodnoty.

Krok 2: Chebyshevova lemma: $\mathbb{P}(|Z - \mathbb{E}(Z)| \geq \delta) \leq \frac{\text{Var}(Z)}{\delta^2}$

Důkaz: $\mathbb{P}(|Z - \mathbb{E}(Z)| \geq \delta) = \int_{\mathcal{M}} \chi_{\{|z - \mathbb{E}(z)| \geq \delta\}}^{(Z)} d\mu(z) = \int_{\mathcal{M}} \chi_{\{|z - \mathbb{E}(z)| \geq \delta\}}^2 (Z) d\mu(z)$

$$\leq \int_{\mathcal{M}} \frac{|z - \mathbb{E}(z)|^2}{\delta^2} d\mu(z) = \frac{\text{Var}(Z)}{\delta^2}$$

Krok 3: Díky Chebyshevovu lemmu dostáváme

$$\mathbb{P} \left(\left| I_{MC}(N) - \underbrace{\int_{\pi} f(x) dx}_{\equiv \mathbb{E}(I_{MC}(N))} \right| \geq \delta \right) \leq \frac{\text{var}(I_{MC}(N))}{\delta^2}$$

$\Downarrow \mathbb{P}(|x| \geq \delta) = p \Leftrightarrow \mathbb{P}(|x| < \delta) = 1-p$

$$\mathbb{P} \left(\left| I_{MC}(N) - \int_{\pi} f(x) dx \right| < \delta \right) \geq 1 - \frac{\text{var}(I_{MC}(N))}{\delta^2}$$

$\Downarrow \delta \equiv \sqrt{\frac{\text{var}(I_{MC}(N))}{\varepsilon}}$

$$\mathbb{P} \left(\left| I_{MC}(N) - \int_{\pi} f(x) dx \right| < \sqrt{\frac{\text{var}(I_{MC}(N))}{\varepsilon}} \right) \geq 1 - \varepsilon$$

\equiv pravděpodobnost, že chyba odhadu I_{MC} bude menší než $\sqrt{\frac{\text{var}(I_{MC}(N))}{\varepsilon}}$ je alespoň $1 - \varepsilon$ \rightsquigarrow tj. pro $\varepsilon \ll 1$ je s velkou pravděpodobností chyba přibližně $\sqrt{\frac{\text{var}(I_{MC}(N))}{\varepsilon}}$.

Krok 4: opět o pravděpodobnosti $\rightarrow \text{var}(I_{MC}(N)) \equiv$

$$\begin{aligned} &= \text{var} \left(\frac{\text{vol}(\pi)}{N} \sum_{i=1}^N f(x_i) \right) = \frac{\text{vol}(\pi)^2}{N^2} \cdot \text{var} \left(\sum_{i=1}^N f(x_i) \right) \stackrel{\substack{X_i \text{ jsou iid} \Rightarrow \\ \Rightarrow f(x_i) \text{ jsou iid} \\ \& \text{ mají stejný rozptyl}}}{=} \\ &= \frac{\text{vol}(\pi)^2}{N^2} \sum_{i=1}^N \text{var}(f(x_i)) = \frac{\text{vol}(\pi)^2}{N} \text{var}(f(x_i)) \text{ a tedy dostáváme} \end{aligned}$$

$$\mathbb{P} \left(\left| I_{MC}(N) - \int_{\pi} f(x) dx \right| < \sqrt{\frac{1}{N}} \cdot \frac{\text{vol}(\pi) \cdot \sqrt{\text{var}(f(x))}}{\sqrt{\varepsilon}} \right) \geq 1 - \varepsilon$$

\equiv chyba odhadu $I_{MC}(N)$ klesá alespoň jako $(\varepsilon N)^{1/2}$ s pravděpodobností $1 - \varepsilon$.