

Pravděpodobnost a statistika

Filip Peterek

15. květen 2022

1 Pravděpodobnost

1.1 Zakladni vzorce

Variace bez opakovani:

$$V(n, k) = \frac{n!}{(n - k)!}$$

Kombinace bez opakovani:

$$C(n, k) = \frac{n!}{k!(n - k)!}$$

Permutace:

$$P(n) = n!$$

Variace s opakovanim:

$$V * (n, k) = n^k$$

Kombinace s opakovanim:

$$C * (n, k) = C * (n + k - 1, k) = \frac{(n + k - 1)!}{(n - 1)! * k!}$$

Permutace s opakovanim:

$$P * (n_1, n_2, \dots, n_k) = \frac{P(n)}{P(n_1) * P(n_2) * \dots * P(n_k)} = \frac{n!}{n_1! * n_2! * \dots * n_k!}$$

Prunik jevu:

$$P(A \cap B) = P(A|B) * P(B)$$

Prunik nezavislych jevu:

$$P(A \cap B) = P(A) * P(B)$$

Podminena pravdepodobnost:

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

1.2 Bayesuv vzorec

Nastal jev A, hledam pravdepodobnost, který z jevu B_i jev A zpusobil.

$$P(B_k|A) = \frac{P(A|B_k) * P(B_k)}{\sum_{i=1}^n P(A|B_i) * P(B_i)}$$

1.3 Nahodna velicina

Stredni hodnota:

$$\mu = \sum_{(i)} x_i * P(x_i)$$

$$\mu = \int_{-\infty}^{\infty} x_i * P(x_i)$$

$$E(aX + b) = aE(X) + b$$

$$E\left(\sum_i^n X_i\right) = \sum_i^n E(X_i)$$

Centralni moment r-teho radu:

$$\mu'_r = \sum_{(i)} (x_i - E(X))^r * P(x_i)$$

$$\mu'_r = \int_{-\infty}^{\infty} (x_i - E(X))^r * P(x_i)$$

Variance:

$$D(X) = \sum_{(i)} (x_i - E(X))^2 * P(x_i)$$

$$D(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x_i - E(X))^2 * P(x_i)$$

$$D(X) = E(X^2) - (E(X))^2$$

$$D(aX + b) = a^2 D(X)$$

Smerodatna odchylka:

$$\sigma = \sqrt{D(X)}$$

Sikmost:

$$\alpha_3 = \frac{\mu_3}{\sigma^3}$$

Spicatost:

$$\alpha_4 = \frac{\mu_4}{\sigma^4}$$

Modus: nejpočetnější prvek, prvek s nejvyšší pravděpodobností

1.4 Nahodny vektor

Vektor, jehož složky jsou náhodné veličiny

Vztahy jsou ekvivalentní náhodné veličině, ale upravené pro vektor

Ukazka:

Necht $\mathbf{X} = (X, Y)$ je náhodný vektor. Potom platí:

$$E(\mathbf{X}) = (E(X), E(Y))$$

1.5 Nezavislost nahodnych velicin

Necht $\mathbf{X} = (X, Y)$ je nahodny vektor. X, Y jsou nezávislé, právě když platí:

$$F(x, y) = F_X(x) * F_Y(y)$$

1.6 Kovariance a koeficient korelace

Kovariance $cov(X, Y)$

$$cov(X, Y) = E[(X - E(X)) * (Y - E(Y))]$$

Kladná hodnota kovariance: zvýší se $X \implies$ pravděpodobně se zvýší Y
 Záporná hodnota kovariance: zvýší se $X \implies$ pravděpodobně se sníží Y

$$cov(X, Y) = E(XY) - E(X) * E(Y)$$

$$cov(X, X) = D(X)$$

$$cov(a_1X + b_1, a_2X + b_2) = a_1a_2cov(X, Y)$$

Jsou-li X, Y nezávislé $\implies cov(X, Y) = 0$

Korelační koeficient $\rho(X, Y)$

$$\rho(X, Y) = \begin{cases} \frac{cov(X, Y)}{\sqrt{D(X) * D(Y)}}, & D(X), D(Y) \neq 0 \\ 0, & \text{jinak.} \end{cases} \quad (1)$$

Korelační koeficient je mírou lineární závislosti dvou složek náhodného vektoru.

$$\rho(X, Y) = \rho(Y, X)$$

$$\rho(X, X) = 1$$

$$X, Y \text{ jsou nezávislé} \implies \rho(X, Y) = 0$$

Implikace, naopak předchozí vztah neplatí

$$\rho(X, Y) = 0 \implies X, Y \text{ jsou nekorelované}$$

1.7 Alternativní rozdělení

Pouze dvě možnosti, každá má svou pravděpodobnost

$$\begin{aligned} P(X = 1) &= p \\ P(X = 0) &= 1 - p \end{aligned}$$

$$E(X) = p, D(X) = p * (1 - p)$$

1.8 Binomické rozdělení

$$X \rightarrow Bi(n, p)$$

$n \rightarrow$ velikost výběru

$p \rightarrow$ pravděpodobnost úspěchu

Provádím nezávislé pokusy (Bernoulliho pokusy), pravděpodobnost úspěchu je konstantní

Binomické rozdělení - pravděpodobnost, že v x pokusech se objeví y úspěchů

Negativní binomické rozdělení - počet pokusu do k -tého úspěchu včetně

$$X \rightarrow NB(k, p)$$

$k \rightarrow k$ - počet uspechu

$p \rightarrow$ pravdepodobnost uspechu

20 pokusu

Pravdepodobnost jednoho uspechu je 0.3

Pravdepodobnost, ze uspechu bude pet a mene ziskame

`pbinom(5, 20, 0.3)`

Pravdepodobnost, ze uspechu bude nad pet

`1 - pbinom(5, 20, 0.3)`

Pocet uspechu je 6

Pozadovana pravdepodobnost pro 6 uspechu je 0.7

Pravdepodobnost uspechu pri jednom pokusu je 0.3

`qnbinom(0.7, 6, 0.3) + 6`

Je treba pricist 6, bo R pocita jen neuspechy,
kdezto my chceme vsechny pokusy

`nbinom` - negativne binomicke rozdeleni

1.9 Hypergeometricke rozdeleni

Popisuje pocet uspechu v **zavislych pokusech**.

$$X \rightarrow H(N, M, n)$$

N – velikost DS

M – pocet prvku s danou vlastnosti

n – velikost vyberu

[r|d|p|q]hyper()

Je-li $\frac{n}{N} < 0.05$, lze hypergeom. rozdělení nahradit binomickým s param. n a (M/N)

1.10 Poissonovo rozdělení

Modelujeme výskyty události na intervalu (plocha, čas, jakýkoliv jiný interval)

- **Ordinarita** – pravděpodobnost výskytu v limitně krátkém intervalu ($t \rightarrow 0$) je nulová
- **Stacionarita** – pravděpodobnost výskytu závisí pouze na délce intervalu
- **Nezávislé přírůstky** – počty události v disjunktních intervalech jsou nezávislé
- **Beznáslednost** – pravděpodobnost výskytu nezávisí na čase, který uplynul od minulé události

Rychlost výskytu události: λ

$$x \rightarrow Po(\lambda t)$$

$$E(X) = D(X) = \lambda t$$

$$(n > 30 \wedge p < 0.1) \implies Bi(n, p) \sim Po(np)$$

Příklad:

Počet výskytu: 30 za hodinu

Sledované období: 20 minut

$$\lambda = 30$$

$$t = 20min$$

$$\lambda t = \frac{30}{3} = 10$$

Pocet udalosti: 5

Casove obdobi: 15

`ppois(5, lambda * 15)`

1.11 Rovnomerne rozdeleni

Pravdepodobnost je konstantni na intervalu $(a; b)$, jinde je nulova

$$X \rightarrow R(a; b)$$

$$E(X) = \frac{a+b}{2}, D(X) = \frac{(a-b)^2}{12}$$

1.12 Exponencialni rozdeleni

Mejme Poissonuv proces.

Potom **doba do vyskytu prvni udalosti, pripadne doba mezi udalostmi**, je modelovatelná exponencialnim rozdelenim.

Bezparametrove rozdeleni \rightarrow doba do vyskytu udalosti nezavisí na predchozich vyskytech.

$$X \rightarrow Exp(\lambda)$$

$$f(t) = \begin{cases} \lambda * e^{-\lambda t}, & t > 0 \\ 0, & \text{jinak.} \end{cases} \quad (2)$$

$$f(t) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t}, & t > 0 \\ 0, & \text{jinak.} \end{cases} \quad (3)$$

$$E(X) = \frac{1}{\lambda}, D(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

Intezita poruch:

$$\lambda(t) = \frac{f(t)}{1 - F(t)}$$

```
lambda = 1/30
interval = 10

pexp(10, 1/30)  -- get probability

quantile = 0.05

qexp(0.05, 1/30)  -- get desired interval

Pravdepodobnost, ze k T udalostem dojde drive nez v case X

Prumerna doba: 10
Pozadovany pocet udalosti = 50

mu_ti = 10
sigma_ti^2 = 10
sigma_ti = sqrt(10)

T = suma 100 Ti

T ~ N(50 * 10, sqrt(10) * 100)
T ~ N(udalosti * mu, sigma_ti * udalosti)

pnorm(X, udalosti*mu, sigma_ti * udalosti)

Vyplotovani:

x = seq(0, 1000, by=1)
y = dnorm(x, mean=udalosti*mu, sd=sigma_ti*udalosti)
png(file="aaa.png")
```

```
plot(x, y, type="l")
dev.off()
```

1.13 Weibullovo rozdeleni

Modelovani doby do vyskytu udalosti, umoznuje modelovat obdobi casnych poruch a obdobi starnuti

$$X \rightarrow W(\Theta, \beta)$$

$\Theta \rightarrow$ parametr meritka

$\beta \rightarrow$ parametr tvaru

$$\lambda(t) = konstatnta * t^{\beta-1}$$

Distribucni funkce =

$$F(t) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{t}{\Theta}^{\beta}}, & t > 0 \\ 0, & \text{jinak.} \end{cases} \quad (4)$$

Hustota p.

$$F(t) = \begin{cases} \frac{\beta}{\Theta^{\beta}} t^{\beta-1} e^{-\frac{t}{\Theta}^{\beta}}, & t > 0 \\ 0, & \text{jinak.} \end{cases} \quad (5)$$

Intenzita poruch:

$$\lambda(t) = \frac{\beta}{\Theta^{\beta} t^{\beta-1}}$$

Priklad: $\Theta = 50$

Intenzita poruch je linearni a rostouci, tedy

$$\beta = 2$$

Hodnotu β získame z nasledujiciho vzorce

$$\lambda(t) = \textit{konstatnta} * t^{\beta-1}$$

Casovy interval - deset

$$X \rightarrow W(\Theta = 50, \beta = 2)$$

Intenzita poruch – dosazenim do vzorce

$$\lambda(10) = \frac{2}{50^2} 10^{2-1} = 0.008$$

Pravdepodobnost, ze system bude 100 hodin bezporuchovy

$$P(X > 100) = 1 - F(100)$$

```
pweibull(100, beta, Theta)
```

```
1 - pweibull(100, 2, 50)
```

1.14 Erlangovo rozdeleni

Doba vyskytu do k -te udalosti v Poissonove procese

k – pocet udalosti

λ – meritko

$$X_k \rightarrow Erlang(k, \lambda)$$

$$E(X_k) = \frac{k}{\lambda}$$

$$D(X_k) = \frac{k}{\lambda^2}$$

1.15 Normalni rozdeleni

μ – stredni hodnota

σ^2 – rozptyl

$$X \rightarrow N(\mu; \sigma^2)$$

Pravidlo 3σ

99.8 % prvku spada do intervalu $< \mu - 3\sigma; \mu + 3\sigma >$

Q-Q graf = graficky nastroj pro overeni normality

`qqline(data, col="blue")`

2 Statistika