

Nové třídy rozdělení vytvoříme z třídy  $(a,b,1)$  pomocí dvou *operací*

– *Skládání*

– *Míšení* (směsi)

Budeme uvažovat pouze diskrétní rozdělení s hodnotami v  $\mathbb{N}_0$ , t.j.

*čítací rozdělení.*

**Sdružená pravděpodobnostní funkce:**  $f_{X,Y} : \mathbb{R}^2 \rightarrow [0, 1]$  je definovaná vztahem

$$f_{X,Y}(x, y) = P(X = x \wedge Y = y).$$

Analogicky se definuje sdružená pravděpodobnostní funkce pro více náhodných veličin. Následující lemma dává dobře ověřitelné kritérium nezávislosti.

Diskrétní náhodné veličiny  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé právě tehdy, když

$$f_{X,Y}(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$$

pro všechna  $x, y \in \mathbb{R}$ .

Ze znalosti sdružené pravděpodobnostní funkce  $f_{X,Y}$  můžeme vypočítat *marginální pravděpodobnostní funkce*  $f_X$  a  $f_Y$ . Máme

$$\begin{aligned} f_X(x) &= P(X = x) = P\left(\bigcup_y (\{X = x\} \cap \{Y = y\})\right) \\ &= \sum_y P(X = x \wedge Y = y) = \sum_y f_{X,Y}(x, y). \end{aligned}$$

## Podmíněná pravděpodobnost a podmíněné očekávání

Připomněme definici podmíněné pravděpodobnosti pro jevy,

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

V modelech pojistné a finanční matematiky je obvykle pravděpodobnost podmíněná informací, kterou máme v danou chvíli.

Podmíněná pravděpodobnostní funkce náhodné veličiny  $Y$  za podmínky  $X = x$ , kterou budeme označovat  $f_{Y|X}(\cdot | x)$ , je definována jako

$$f_{Y|X}(y | x) = P(Y = y | X = x),$$

pro každé  $x$  takové, že  $P(X = x) > 0$ .

Z definice máme

$$P(Y = y | X = x) = \frac{P(Y = y \wedge X = x)}{P(X = x)} = \frac{f_{X,Y}(x, y)}{f_X(x)},$$

tedy

$$f_{Y|X}(y | x) = \frac{f_{X,Y}(x, y)}{f_X(x)},$$

což je analogický vztah jako platí pro podmíněné pravděpodobnosti  
jevů.

Víme-li, že  $X = x$ , pak  $Y$  má novou pravděpodobnostní funkci  $f_{Y|X}(y | x)$  jakožto funkci  $y$  ( $x$  je pevné).

Očekávání vůči této funkci je **podmíněné očekávání**  $Y$  za podmínky  $X = x$ , které označíme  $\Psi(x) = E(Y | X = x)$ .

Funkce (tj. **náhodná veličina**)

$$\Psi(x) = E(Y | X = x)$$

se nazývá ***podmíněné očekávání***  $Y$  při znalosti  $X$ .



Věta o celkovém očekávání: Pro podmíněné očekávání

$\Psi(x) = E(Y | X = x)$  platí

$$E(\Psi(x)) = E(Y),$$

tedy

$$E(Y) = E(E(Y|X)).$$

- Opravdu, střední hodnotu náhodné veličiny  $E(Y|X)$  lze vypočítat jako

$$\begin{aligned} E[E(Y|X)] &= \sum_x E(Y|X = x) \cdot f_X(x) = \\ &= \sum_x \sum_y y \cdot f_{Y|X}(y|x) \cdot f_X(x) = \\ &= \sum_y y \sum_x f_{Y|X}(y|x) \cdot f_X(x) = \\ &= \sum_y y \cdot f_Y(y) = E(Y) \end{aligned} \tag{1}$$

# Podmíněný rozptyl

Platí důležitý vztah pro výpočet celkového rozptylu.

## Zákon o celkovém rozptylu:

$$\text{Var}(X) = E[\text{Var}(X|Y)] + \text{Var}[E(X|Y)] \quad (2)$$

– EVVE's law.

## Důkaz:

Víme že

$$\text{Var}(X|Y) = E(X^2|Y) - (E(X|Y))^2$$

Tedy podle zákona o celkovém očekávání máme

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= E(X^2) - (E(X))^2 = \\ &= E\{[E(X^2|Y)]\} - [E(E(X|Y))]^2 \\ &= E(E(X|Y)^2) + E(\text{Var}(X|Y)) - \\ &= E[E(X|Y)^2] + \text{Var}[E(X|Y)]. \end{aligned}$$

Tím je tvrzení dokázáno.

## Diskrétní (čítací) složená rozdělení

lze získat procesem skládání dvou libovolných diskretních rozdělení

**Definice:** Necht'  $N$  je diskretní náhodná veličina a necht'  $M_1, M_2, \dots$  jsou IID (vzájemně nezávislé, stejně rozdělené) diskretní náhodné veličiny. Předpokládejme, že  $M_i$  pro  $i = 1, 2, \dots$  nezávisejí na  $N$ .  
Potom náhodná veličina

$$S = \sum_{i=1}^N M_i$$

má složené rozdělení.

– Máme tedy součet **náhodného počtu** náhodných veličin

## Pojistná praxe

- náhodná veličina  $N$  může např. udávat počet různých dopravních nehod
- náhodné proměnné  $M_i, i = 1, 2, \dots, N$  představují počet zraněných z  $i$ -té nehody
- náhodný součet  $S$  udává celkový počet zraněných

Proč složená?

Označení: N ... primární (vnější)    M ... sekundární (vnitřní)

Nechť  $M$  má generující funkci  $G_M(s)$ . Pak pro generující funkci  $S$  platí

$$G_S(s) = G_N(G_M(s)) \quad \text{pro } s \in \mathbb{R}, \quad (3)$$

kde  $G_N(s)$  představuje generující funkci primárního rozdělení  
a  $G_M(s)$  generující funkci sekundárního rozdělení.

## Pravděpodobnostní funkce složeného rozdělení

- pravděpodobnost, že dojde právě ke  $k$  pojistným nárokům (= zraněním) lze vyjádřit z věty o celkové pravděpodobnosti

$$\begin{aligned} P(S = k) &= \sum_{n=0}^{\infty} P(S = k | N = n) \cdot P(N = n) = \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} P(M_1 + M_2 + \dots + M_N = k | N = n) \cdot P(N = n) = \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} P(M_1 + M_2 + \dots + M_n = k) \cdot P(N = n) \end{aligned} \tag{4}$$

- Víme, že pst. funkce součtu nezávislých n.v. je konvoluce



- označme jednotlivé pst. funkce

$$g_S(n) = P(S = n), q_M(n) = P(M = n), p_N(n) = P(N = n)$$

- potom (4) lze zapsat

$$g_S(k) = \sum_{n=0}^{\infty} q_M^{*n}(k) \cdot p_N(n) \quad (5)$$

Pro praktický výpočet se nehodí, výpočet konvoluce je náročný.

## Číselné charakteristiky

### *Střední hodnota:*

- očekávání složené náhodné veličiny  $S$  vypočítáme ze znalosti vlastnosti podmíněné střední hodnoty náhodné veličiny  $S$  za podmínky  $N = n$
- $M_i$  pro  $i = 1, 2, \dots$  jsou IID, píšeme  $M \sim M_i$  pro libovolné  $i$ .
- Tedy podle věty o celkovém očekávání dostaneme

$$\begin{aligned} E(S) &= E[E(S|N)] = \sum_{n=0}^{\infty} E(S|N = n) \cdot P(N = n) = \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E(M_1 + M_2 + \cdots + M_N | N = n) \cdot P(N = n) = \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E(M_1 + M_2 + \cdots + M_n) \cdot P(N = n) = \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E(M) \cdot n \cdot P(N = n) = E(M) \cdot E(N) \end{aligned} \tag{6}$$

*Rozptyl:*

$$\begin{aligned}\text{Var}(S) &= E[\text{Var}(S|N)] + \text{Var}[E(S|N)] = \\ &= E(N \cdot \text{Var}(M)) + \text{Var}(N \cdot E(M)) = \\ &= E(N) \cdot \text{Var}(M) + \text{Var}(N) \cdot (E(M))^2\end{aligned}\tag{7}$$

## Moment generující funkce:

$$\begin{aligned}M_S(t) &= E(e^{tS}) = E[E(e^{tS}|N)] = \sum_{n=0}^{\infty} E(e^{tS}|N = n) \cdot P(N = n) = \\&= \sum_{n=0}^{\infty} E(e^{t(M_1+M_2+\dots+M_N)}|N = n) \cdot P(N = n) = \\&= \sum_{n=0}^{\infty} E(e^{t(M_1+M_2+\dots+M_n)}) \cdot P(N = n) = \\&= \sum_{n=0}^{\infty} (M_M(t))^n \cdot P(N = n) = E([M_M(t)]^N) = \\&= E(e^{N \cdot \ln(M_M(t))}) = M_N(\ln[M_M(t)]), \quad t \geq 0\end{aligned}$$

(8)

Jak **efektivně** vypočítat pst. funkci složeného rozdělení?

### Věta (Panjerova rekurze)

*Je-li primární rozdělení členem třídy  $(a, b, 0)$ , pak platí rekurentní vztah*

$$g_S(k) = \frac{1}{1 - a \cdot q_M(0)} \cdot \sum_{j=1}^k \left( a + \frac{jb}{k} \right) q_M(j) \cdot g_S(k-j), \quad k = 1, 2, \dots$$

(9)

Analogie platí i pro třídu  $(a, b, 1)$ .

### Věta

*Je-li primární rozdělení členem třídy  $(a, b, 1)$ , potom*

$$g_S(k) = \frac{[p_N(1) - (a + b)p_N(0)] \cdot q_M(k) + \sum_{j=1}^k \left(a + \frac{jb}{k}\right) q_M(j) \cdot g_S(k - j)}{1 - a \cdot q_M(0)}$$

*pro  $k = 1, 2, \dots$*

(10)

- výše uvedené rekurentní formule v sobě nezahrnují konvoluci, tím výrazně ulehčují naše výpočty
- k jejich použití musíme znát hodnotu  $g_S(0)$

## Věta

Pro každé složené rozdělení platí

$$g_S(0) = G_N(q_M(0)), \quad (11)$$

kde  $G_N(s)$  je generující funkce primárního rozdělení a  $q_M(0)$  je pravděpodobnost, že náhodná veličina  $M$  ze sekundárního rozdělení nabude hodnoty 0, tj.  $P(M = 0)$ .



## 1. Diskrétní složené Poissonovo rozdělení

je považováno za nejdůležitější diskrétní složené rozdělení, neboť právě Poissonovo rozdělení bývá nejčastěji využíváno k popisu počtu škod

### Definice

Nechť mají IID náhodné veličiny  $M_1, M_2, \dots$  společnou distribuční funkci  $F_M(k)$  a necht' jsou nezávislé na  $N$ . Pak náhodný součet  $S = \sum_{i=1}^N M_i$  má složené Poissonovo rozdělení s parametry  $\lambda$  a  $F_M(k)$ , značíme  $S \sim CPo(\lambda, F_M(k))$ , jestliže se  $N$  řídí Poissonovým rozdělením s parametrem  $\lambda > 0$ .

Tedy

$$P(N = n) = \begin{cases} e^{-\lambda} \cdot \frac{\lambda^n}{n!}, & n = 0, 1, 2, \dots, \\ 0, & \text{jinak.} \end{cases} \quad (12)$$

Označení: **Poisson - M**, např. Poisson - geometrické, pokud  $M$  má geometrické rozdělení.

- připomeňme si, že  $N \sim Po(\lambda)$  má  $G_N(s) = e^{\lambda \cdot (s-1)}$   
a  $E(N) = \text{Var}(N) = \lambda$
- pravděpodobnost, že nedojde k žádné pojistné události na pojistném kmeni s primárním Poissonovým rozdělením, vyplývá ze vztahu (11)

$$g_S(0) = e^{\lambda \cdot (q_M(0)-1)} \quad (13)$$

- pravděpodobnost, že v portfoliu nastane právě  $k$  pojistných událostí, vypočítáme dle vztahu (9), kde  $a = 0$  a  $b = \lambda$

$$g_S(k) = \frac{\lambda}{k} \sum_{j=1}^k j \cdot q_M(j) \cdot g_S(k-j), \quad k = 1, 2, \dots \quad (14)$$

**Generující funkce:**

$$G_S(s) = e^{\lambda \cdot (G_M(s) - 1)} \quad \text{pro } s \in \mathbb{R}, \quad (15)$$

kde  $G_M(s)$  je generující funkce sekundárního rozdělení

**Moment generující funkce:**

$$M_S(t) = e^{\lambda \cdot (M_M(t) - 1)} \quad \text{pro } t \geq 0, \quad (16)$$

kde  $M_M(t)$  je moment generující funkce sekundárního rozdělení

**Střední hodnota** a **rozptyl**:

$$E(S) = E(M) \cdot E(N) = \lambda E(M) \quad (17)$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(S) &= E(N) \cdot \text{Var}(M) + \text{Var}(N) \cdot (E(M))^2 = \\ &= \lambda \text{Var}(M) + \lambda (E(M))^2 = \lambda [\text{Var}(M) + (E(M))^2] = (18) \\ &= \lambda [E(M^2) - (E(M))^2 + (E(M))^2] = \lambda E(M^2) \end{aligned}$$

## Věta

Nechť  $S_1, S_2, \dots, S_n$  jsou vzájemně nezávislé náhodné veličiny. Dále necht'  $S_j$  má složené Poissonovo rozdělení s parametrem  $\lambda_j$  pro primární rozdělení a se sekundárním rozdělením  $\{q_j(k) : k \in \mathbb{N}_0\}$  pro  $j = 1, 2, \dots, n$ . Potom součet  $S = S_1 + S_2 + \dots + S_n$  má také složené Poissonovo rozdělení s parametrem  $\lambda = \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n$  a sekundárním rozdělením  $\{q_S(k) : k \in \mathbb{N}_0\}$ , kde

$$q_S(k) = \frac{\lambda_1 q_1(k) + \lambda_2 q_2(k) + \dots + \lambda_n q_n(k)}{\lambda} = \frac{1}{\lambda} \cdot \sum_{j=1}^n \lambda_j q_j(k),$$

$$k = 0, 1, \dots$$

(19)

## Pojistná praxe

- mějme  $n$  různých, vzájemně nezávislých portfolií, kde se celkový počet nároků jednotlivých portfolií řídí složeným Poissonovým rozdělením, potom se celkový počet nároků vzniklý kombinací těchto  $n$  portfolií bude také řídit složeným Poissonovým rozdělením
- uvažujeme-li pojistné portfolio na dobu  $n$  let a předpokládáme-li, že celkové počty nároků jednotlivých let jsou navzájem nezávislé a mají složené Poissonovo rozdělení, pak celkový počet nároků vzniklý za  $n$  let bude mít také složené Poissonovo rozdělení

## Příklady diskrétních složených Poissonových rozdělení

### a) Negativně binomické rozdělení

- získáme složením primárního Poissonova a sekundárního logaritmického rozdělení
- generující funkce negativně binomického rozdělení je dána ve tvaru

$$G_{N'}(s) = \left( \frac{1}{1 - \beta(s - 1)} \right)^m, \quad m > 0, \beta > 0, s \in \mathbb{R}$$

- ověříme, že generující funkce složeného rozdělení  $G_S(s) = G_N(G_M(s))$ , kde  $G_N(s)$  představuje generující funkci Poissonova rozdělení s parametrem  $\lambda > 0$  a  $G_M(s)$  generující funkci logaritmického rozdělení s parametrem  $\beta > 0$ , je totožná s generující funkcí negativně binomického rozdělení



## b) Další rozdělení

Poisson-binomické rozdělení
Poissonovo rozdělení
binomické rozdělení
$\lambda > 0; p \in (0, 1), n \in \mathbb{N}$
$g_S(0) = e^{\lambda \cdot ((1-p)^n - 1)}$
$g_S(k) = \frac{\lambda}{k} \sum_{j=1}^k j \cdot \binom{n}{j} p^j (1-p)^{n-j} \cdot g_S(k-j)$

## Neymanovo rozdělení typu A

Poissonovo rozdělení (parametr  $\lambda_1$ )

Poissonovo rozdělení (parametr  $\lambda_2$ )

$$\lambda_1 > 0; \lambda_2 > 0$$

$$g_S(0) = e^{\lambda_1 \cdot (e^{-\lambda_2} - 1)}$$

$$g_S(k) = \frac{\lambda_1 \cdot e^{-\lambda_2}}{k} \sum_{j=1}^k j \cdot \frac{\lambda_2^j}{j!} \cdot g_S(k-j)$$

## Poisson-ETNB rozdělení

Poissonovo rozdělení

ETNB rozdělení

$$\lambda > 0; p \in (0, 1), \text{ resp. } \beta > 0, m > -1, m \neq 0$$

$$g_S(0) = e^{-\lambda}$$

$$g_S(k) = \frac{\lambda}{k} \sum_{j=1}^k j \cdot \frac{\binom{j+m-1}{j} \cdot (1-p)^j}{p^{-m-1}} \cdot g_S(k-j)$$

$$g_S(k) = \frac{\lambda}{k} \sum_{j=1}^k j \cdot \frac{(j+m-1) \cdot \dots \cdot (m+1) \cdot m}{j! \cdot ((1+\beta)^{m-1})} \cdot \left(\frac{\beta}{1+\beta}\right)^j \cdot g_S(k-j)$$

## 2. Další diskrétní složená rozdělení

### Definice

Nechť mají IID náhodné veličiny  $M_1, M_2, \dots$  distribuční funkci  $F_M(k)$  a necht' jsou nezávislé na  $N$ . Potom řekneme, že náhodná

veličina  $S = \sum_{i=1}^N M_i$  má složené geometrické rozložení s parametry  $p$

a  $F_M(k)$ , píšeme  $S \sim CGe(p, F_M(k))$ , má-li  $N$  geometrické rozložení s parametrem  $p \in (0, 1)$ , tj.

$$P(N = n) = \begin{cases} p \cdot (1 - p)^n, & n = 0, 1, \dots, \\ 0, & \text{jinak} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\beta^n}{(1 + \beta)^{n+1}}, & n = 0, 1, \dots; \\ \beta > 0, \\ 0, & \text{jinak.} \end{cases} \quad (20)$$

- analogicky nadefinujeme složené negativně binomické rozdělení a složené binomické rozdělení

## Složené geometrické rozdělení

$$p \in (0, 1), \text{ resp. } \beta > 0$$

$$g_S(0) = \frac{p}{1 - q_M(0) + p \cdot q_M(0)} = \frac{1}{1 + \beta - \beta \cdot q_M(0)}$$

$$a = 1 - p = \frac{\beta}{1 + \beta}, b = 0$$

$$g_S(k) = \frac{1-p}{1 - (1-p) \cdot q_M(0)} \sum_{j=1}^k q_M(j) \cdot g_S(k-j)$$

$$g_S(k) = \frac{\beta}{1 + \beta - \beta \cdot q_M(0)} \sum_{j=1}^k q_M(j) \cdot g_S(k-j)$$

$$G_S(s) = \frac{p}{1 - G_M(s) \cdot (1-p)} = \frac{1}{1 - \beta \cdot (G_M(s) - 1)}$$

$$M_S(t) = \frac{p}{1 - M_M(t) \cdot (1-p)} = \frac{1}{1 - \beta \cdot (M_M(t) - 1)}$$

$$E(S) = \frac{1-p}{p} \cdot E(M) = \beta \cdot E(M)$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(S) &= \frac{1-p}{p} \cdot \text{Var}(M) + \frac{1-p}{p^2} \cdot (E(M))^2 = \\ &= \beta \cdot \text{Var}(M) + \beta \cdot (1 + \beta) \cdot (E(M))^2 \end{aligned}$$

## Složené negativně binomické rozdělení

$$m > 0, p \in (0, 1), \text{ resp. } \beta > 0$$

$$g_S(0) = \left( \frac{p}{1 - q_M(0) \cdot (1-p)} \right)^m = \left( \frac{1}{1 - \beta \cdot (q_M(0) - 1)} \right)^m$$

$$a = 1 - p = \frac{\beta}{1 + \beta}, b = (m - 1) \cdot (1 - p) = (m - 1) \cdot \frac{\beta}{1 + \beta}$$

$$g_S(k) = \frac{1-p}{1 - (1-p) \cdot q_M(0)} \sum_{j=1}^k \frac{k+j \cdot (m-1)}{k} \cdot q_M(j) \cdot g_S(k-j)$$

$$g_S(k) = \frac{\beta}{1 + \beta - \beta q_M(0)} \sum_{j=1}^k \frac{k+j \cdot (m-1)}{k} \cdot q_M(j) \cdot g_S(k-j)$$

$$G_S(s) = \left( \frac{p}{1 - G_M(s) \cdot (1-p)} \right)^m = \left( \frac{1}{1 - \beta \cdot (G_M(s) - 1)} \right)^m$$

$$M_S(t) = \left( \frac{p}{1 - M_M(t) \cdot (1-p)} \right)^m = \left( \frac{1}{1 - \beta \cdot (M_M(t) - 1)} \right)^m$$

$$E(S) = m \cdot \frac{1-p}{p} \cdot E(M) = m \cdot \beta \cdot E(M)$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(S) &= m \cdot \frac{1-p}{p} \cdot \left[ \text{Var}(M) + \frac{1}{p} \cdot (E(M))^2 \right] = \\ &= m \cdot \beta \cdot E(M^2) + m \cdot \beta^2 \cdot (E(M))^2 \end{aligned}$$

## Složené binomické rozdělení

$$p \in (0, 1), n \in \mathbb{N}$$

$$g_S(0) = (1 - p \cdot (q_M(0) - 1))^n$$

$$a = -\frac{p}{1-p}, b = (n+1) \cdot \frac{p}{1-p}$$

$$g_S(k) = \frac{p}{1-p+p \cdot q_M(0)} \sum_{j=1}^k \frac{j \cdot (n+1) - k}{k} \cdot q_M(j) \cdot g_S(k-j)$$

$$G_S(s) = (1 + p \cdot (G_M(s) - 1))^n$$

$$M_S(t) = (1 + p \cdot (M_M(t) - 1))^n$$

$$E(S) = n \cdot p \cdot E(M)$$

$$\text{Var}(S) = n \cdot p \cdot E(M^2) - n \cdot p^2 \cdot (E(M))^2$$

Tabulka: Další složená rozdělení