

Kockázati folyamatok

Szűcs Gábor

Szegedi Tudományegyetem
Bolyai Intézet, Sztochasztika Tanszék

Utolsó frissítés: 2017. március 8.

Tartalomjegyzék

1. Alapozó ismeretek	2
1.1. Összetett eloszlások, az összetett Poisson-eloszlás	2
1.2. Az összetett Poisson-folyamat és fontosabb tulajdonságai	10
1.3. Függvények és sorozatok konvolúciója	10
1.4. A felújítási egyenlet	13
1.5. Véletlen változók momentumai	20
2. Kockázati folyamatok	23
2.1. Rizikófolyamatok	23
2.2. A csődvalószínűségre vonatkozó integrálegyenlet	26
2.3. A csődvalószínűség aszimptotikus viselkedése	33
2.4. A csődvalószínűség kiemelkedő egyedi károk esetén	36
2.5. A Lundberg-kitevő becslése	43
2.6. A csőd súlyosságának elemzése	47

1. fejezet

Alapozó ismeretek

1.1. Összetett eloszlások, az összetett Poisson-eloszlás

1.1. Definíció. Azt mondjuk, hogy egy X véletlen változó **összetett eloszlású**, ha léteznek Z, Z_1, Z_2, \dots független és azonos eloszlású változók, valamint egy tőlük független nemnegatív egész értékű N változó, hogy az $S_N = Z_1 + \dots + Z_N$ összeg eloszlása megegyezik X eloszlásával.

Jegyezzük meg, hogy abból, hogy az X változó összetett eloszlású, még nem következik, hogy 1 valószínűséggel előáll független és azonos eloszlású változóknak egy véletlen tagszámú összegeként. Ennek egy oka lehet például az, hogy a valószínűségi mező, melyen az X változó értelmezve van, nem elég gazdag, ami azt jelenti, hogy nem tartalmaz elegendően sok kimenetelt ahhoz, hogy a fenti egymástól független változókat megkonstruálhassuk rajta. Házi feladat ilyen példát mutatni.

1.2. Definíció. Ha az X változó összetett eloszlású, és az N tagszám Poisson-eloszlást követ, akkor azt mondjuk, hogy az X változó **összetett Poisson-eloszlású**. A továbbiakban az összetett Poisson-eloszlásra az $X \sim \text{Po}(\lambda, F)$ jelölést fogjuk használni, ahol a λ az N változó paramétere, és $F(x), x \in \mathbb{R}$, a Z változó eloszlásfüggvénye.

Hasonló megfontolásból azt mondjuk, hogy az X változó **összetett negatív binomiális eloszlást** követ, ha összetett eloszlású, és az N változó eloszlása negatív binomiális.

Az összetett Poisson-eloszlással a hallgatóknak már találkozniuk kellett a korábbi félévek során. Házi feladat átismételni, hogy mi az a Panjer-rekurzió.

1.3. Definíció. Egy tetszőleges eloszlású X véletlen változóra három különböző **generátorfüggvényt** szokás definiálni.

- **Karakterisztikus függvény:** $\phi_X(t) = E(e^{itX})$.
- **Momentumgeneráló függvény:** $M_X(t) = E(e^{tX})$.
- **Valószínűségi generátorfüggvény:** $g_X(t) = E(t^X)$.

A generátorfüggvények közös jellemzője, hogy ténylegesen nem az X változótól, hanem csak a változó eloszlásától függenek. Továbbá, meg is határozzák az eloszlást, tehát különböző eloszlású változóknak különbözőek a generátorfüggvényeik. A leghasznosabb jellemzőjük a multiplikatív tulajdonság, ami azt jelenti, hogy független változók összegének a generátorfüggvénye felírható, mint a külön-külön vett generátorfüggvények szorzata. Értelmezési tartomány és értékészlet szempontjából viszont jelentős különbségek vannak a három függvény között:

- A karakterisztikus függvény tetszőleges X változó esetén az egész valós egyenesen értelmezett, de általában nem valós, hanem komplex értékű.
- A momentumgeneráló függvény általában nem értelmezhető az egész valós egyenesen. Nemnegatív értékű X változó esetén a momentumgeneráló függvény jól definiált a negatív félegyenesen, továbbá $0 \leq M_X(t) \leq 1$, ha $t \leq 0$.
- A valószínűségi generátorfüggvény általában szintén nem értelmezhető az egész valós egyenesen. Nemnegatív értékű X változó esetén a függvény jól definiált a $[0,1)$ intervallumon, és $0 \leq g_X(t) < 1$, ha $0 \leq t < 1$.

A következő állítás az összetett eloszlások karakterisztikus és momentumgeneráló függvényével foglalkozik, a rákövetkező tétel pedig a várható értékre és a szórásra ad formulát.

1.4. Állítás. Ha az X változó összetett eloszlást követ, és $X \stackrel{D}{=} S_N = Z_1 + \dots + Z_N$, akkor

$$\phi_X(t) = g_N(\phi_Z(t)) \quad \text{és} \quad M_X(t) = g_N(M_Z(t)), \quad t \in \mathbb{R}.$$

Bizonyítás. Csak a második egyenlőséget bizonyítjuk, a karakterisztikus függvényre vonatkozó azonosság ugyanígy vezethető le. Tetszőleges $t \in \mathbb{R}$ mellett a teljes várható érték tételével

$$\begin{aligned} M_X(t) &= E(e^{tS_N}) = \sum_{n=0}^{\infty} E[e^{t(Z_1 + \dots + Z_N)} | N = n] P(N = n) = \sum_{n=0}^{\infty} E[e^{t(Z_1 + \dots + Z_n)}] P(N = n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E(e^{tZ_1}) \dots E(e^{tZ_n}) P(N = n) = \sum_{n=0}^{\infty} [M_Z(t)]^n P(N = n) = g_N(M_Z(t)), \end{aligned}$$

ahol az utolsó lépésben azt használtuk fel, hogy az N diszkrét változóra

$$g_N(t) = \sum_{n=0}^{\infty} t^n P(N = n), \quad t \geq 0. \quad \square$$

1.5. Tétel. Tegyük fel, hogy X összetett eloszlású, és $X \stackrel{D}{=} S_N = Z_1 + \dots + Z_N$.

- Wald első azonossága.** Ha $E(N)$ és $E(Z)$ véges, akkor $E(X) = E(N)E(Z)$.
- Wald második azonossága.** Ha N és Z véges szórású, akkor

$$D^2(X) = E(N)D^2(Z) + D^2(N)(E(Z))^2.$$

Bizonyítás. (i) A teljes várható érték tételével

$$\begin{aligned} E(X) &= E(S_N) = \sum_{n=0}^{\infty} E[Z_1 + \cdots + Z_N \mid N = n] P(N = n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E[Z_1 + \cdots + Z_n] P(N = n) = \sum_{n=0}^{\infty} nE(Z)P(N = n) = E(N)E(Z). \end{aligned}$$

(ii) Teleszkopikus összeget alkalmazva kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} D^2(X) &= E(X - E(X))^2 = E\left([S_N - NE(Z)] + [NE(Z) - E(N)E(Z)]\right)^2 \\ &= E(S_N - NE(Z))^2 + E(NE(Z) - E(N)E(Z))^2 \\ &\quad + 2E\left([S_N - NE(Z)] [NE(Z) - E(N)E(Z)]\right) \end{aligned}$$

A teljes várható érték tételével az első tag

$$\begin{aligned} E(S_N - NE(Z))^2 &= \sum_{n=0}^{\infty} E\left[(S_N - NE(Z))^2 \mid N = n\right] P(N = n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E(S_n - nE(Z))^2 P(N = n) = \sum_{n=0}^{\infty} D^2(S_n) P(N = n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} D^2(Z_1 + \cdots + Z_n) P(N = n) = \sum_{n=0}^{\infty} nD^2(Z) P(N = n) = E(N)D^2(Z). \end{aligned}$$

Felhasználva, hogy tetszőleges n esetén $E(S_n - nE(Z)) = 0$, azonnal adódik, hogy

$$\begin{aligned} &E\left([S_N - NE(Z)] [NE(Z) - E(N)E(Z)]\right) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E\left([S_N - NE(Z)] [NE(Z) - E(N)E(Z)] \mid N = n\right) P(N = n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} [nE(Z) - E(N)E(Z)] E(S_n - nE(Z)) P(N = n) = 0. \end{aligned}$$

Ekkor az X változó szórásnégyzete

$$D^2(X) = E(N)D^2(Z) + E(N - E(N))^2(E(Z))^2 + 0,$$

amiből az bizonyítandó egyenlőség már jön. □

Ha az N változó λ paraméteres Poisson-eloszlást követ, akkor várható értéke, szórásnégyzete illetve valószínűségi generátorfüggvénye

$$E(N) = D^2(N) = \lambda \quad \text{és} \quad g_N(t) = e^{\lambda(t-1)}, \quad t \in [0,1].$$

Ekkor az 1.4 Állításból és az 1.5 Tételből azonnal jönnek a következő észrevételek.

1.6. Következmény. Ha X összetett Poisson-eloszlású változó, és $X \stackrel{\mathcal{D}}{=} Z_1 + \dots + Z_N$, ahol az összeg tagszáma λ paraméteres Poisson, akkor az X változó várható értéke, szórásnégyzete, valamint karakterisztikus és momentumgeneráló függvénye

$$E(X) = \lambda E(Z), \quad D^2(X) = \lambda \left(D^2(Z) + [E(Z)]^2 \right),$$

$$\phi_X(t) = \exp \left(\lambda [\phi_Z(t) - 1] \right), \quad M_X(t) = \exp \left(\lambda [M_Z(t) - 1] \right).$$

Az összetett Poisson-eloszlások családja zárt számos műveletekre. Az alfejezet további részében ezzel kapcsolatban fogalmazzunk meg állításokat.

1.7. Állítás. Ha $X \sim \text{Po}(\lambda, F)$ és $Y \sim \text{Po}(\mu, G)$, továbbá X és Y független egymástól, akkor $X + Y \sim \text{Po}(\lambda + \mu, H)$, ahol

$$H(x) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu} F(x) + \frac{\mu}{\lambda + \mu} G(x), \quad x \in \mathbb{R}.$$

Bizonyítás. Legyen most $Z \sim F$ és $V \sim G$ tetszőleges változó. Ekkor X és Y függetlensége miatt az 1.6. Következmény alkalmazásával

$$\begin{aligned} M_{X+Y}(t) &= M_X(t)M_Y(t) = \exp \left(\lambda [M_Z(t) - 1] \right) \exp \left(\mu [M_V(t) - 1] \right) \\ &= \exp \left((\lambda + \mu) \left[\frac{\lambda}{\lambda + \mu} M_Z(t) + \frac{\mu}{\lambda + \mu} M_V(t) - 1 \right] \right) \\ &=: \exp \left((\lambda + \mu) [M(t) - 1] \right), \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

Jegyezzük meg, hogy a H függvény eloszlásfüggvény, hiszen monoton nő, mindenhol jobbról folytonos, továbbá határértéke a plusz és a minus végtelenben 1 illetve 0. Ez azt jelenti, hogy az állítás igazolásához elég annyit megmutatni, hogy az előző formulában definiált M függvény a H momentumgeneráló függvénye. Viszont a momentumgeneráló függvények definíciójával

$$\begin{aligned} M_H(t) &= \int_{\mathbb{R}} e^{tx} dH(x) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu} \int_{\mathbb{R}} e^{tx} dF(x) + \frac{\mu}{\lambda + \mu} \int_{\mathbb{R}} e^{tx} dG(x) \\ &= \frac{\lambda}{\lambda + \mu} M_Z(t) + \frac{\mu}{\lambda + \mu} M_V(t) = M(t), \quad t \in \mathbb{R}, \end{aligned}$$

és készen vagyunk. □

Az előző állítás szerint az $X + Y$ változó eloszlása felírható egy véletlen tagszámú összegként, ahol az összeg tagszáma $\lambda + \mu$ paraméteres Poisson-eloszlást követ, és az összeg tagjainak H az eloszlásfüggvénye. Felmerülhet a kérdés, hogy mit mondhatunk az összeg tipikus tagjáról, mit is fejez ki a H eloszlásfüggvény. Az

$$X + Y = (Z_1 + \dots + Z_N) + (V_1 + \dots + V_M)$$

összeghez az X és az Y változó várhatóan λ illetve μ taggal járul hozzá. Heurisztikusan ez azt jelenti, hogy a teljes összeg egy véletlen tagjára rábökve ez a tag $\lambda/(\lambda + \mu)$ valószínűséggel lesz a Z_i , és $\mu/(\lambda + \mu)$ valószínűséggel lesz a V_i változók egyike. Tehát heurisztikusan az $X + Y$ összeg tipikus eleme az alábbi **összetett eloszlást** követi:

$$W = \begin{cases} Z, & \lambda/(\lambda + \mu) \text{ valószínűséggel,} \\ V, & \mu/(\lambda + \mu) \text{ valószínűséggel.} \end{cases}$$

Kiderül, hogy ez a heurisztika helyes. Az előző állítás szerint az $X + Y$ összetett Poisson-eloszlás tipikus tagjának H az eloszlásfüggvénye. Most viszont

$$\begin{aligned} P(W \leq x) &= P(W \leq x | W = Z)P(W = Z) + P(W \leq x | W = V)P(W = V) \\ &= P(Z \leq x) \frac{\lambda}{\lambda + \mu} + P(V \leq x) \frac{\mu}{\lambda + \mu} = H(x), \end{aligned}$$

tehát a tipikus tagok azonos eloszlásúak a W változóval.

1.8. Következmény. Ha X és Y független Poisson-eloszlású változó rendre λ és μ paraméterrel, akkor $X + Y$ Poisson-eloszlást követ $\lambda + \mu$ paraméterrel.

Bizonyítás. Vegyük észre, hogy az X változó felfogható, mint egy olyan összeg, melynek X tagja van, és a tagok determinisztikusan az 1 értéket veszik fel. Tehát, ha δ_1 jelöli az 1 pontban degenerált eloszlást, akkor

$$X \sim \text{Po}(\lambda, \delta_1) \quad \text{és} \quad Y \sim \text{Po}(\mu, \delta_1).$$

Ekkor az 1.7. Állítás értelmében $X + Y \sim \text{Po}(\lambda + \mu, \delta_1)$, vagyis az $X + Y$ változó $\lambda + \mu$ paraméteres Poisson-eloszlást követ. \square

1.9. Definíció. Legyen N nemnegatív egész értékű véletlen változó, továbbá legyenek az $\mathbb{1}_1, \mathbb{1}_2, \dots \sim \text{Bernoulli}(p)$ változók független egymástól és az N véletlen változótól. Ekkor az $M = \mathbb{1}_1 + \dots + \mathbb{1}_N$ összeget az N nemnegatív egész értékű változó p valószínűség szerinti **ritkítésének**, az $(M, N - M)$ párt pedig a **Bernoulli-felbontásának** nevezzük.

1.10. Definíció. Legyenek a $Z_1, Z_2, \dots \sim F$ és $\mathbb{1}_1, \mathbb{1}_2, \dots \sim \text{Bernoulli}(p)$ változók függetlenek egymástól és az N nemnegatív egész értékű véletlen változótól, és legyen

$$X = Z_1 + \dots + Z_N \quad \text{és} \quad Y = Z_1 \mathbb{1}_1 + \dots + Z_N \mathbb{1}_N.$$

Ekkor az Y változót az X összetett eloszlású változó p valószínűség szerinti **ritkítésének**, az $(Y, X - Y)$ párt pedig a p szerinti **Bernoulli-felbontásának** nevezzük.

Az N nemnegatív egész értékű változó Bernoulli-felbontását úgy lehet elképzelni, hogy tekintünk egy N elemű halmazt, és a halmazból az elemeket egymástól függetlenül rendre $1 - p$ valószínűséggel kidobjuk. Ekkor a megmaradt elemek száma M , a kidobott elemek száma $N - M$. Hasonló a helyzet az összetett eloszlások Bernoulli-felbontásánál, ahol az X változót definiáló összeg tagjait dobáljuk ki véletlenszerűen az összegből.

1.11. Állítás. Legyen $X \sim \text{Po}(\lambda, F)$, továbbá legyen Y az X változó p szerinti ritkítása. Ekkor $Y \sim \text{Po}(p\lambda, F)$ és $X - Y \sim \text{Po}((1-p)\lambda, F)$, valamint Y és $X - Y$ független egymástól.

Bizonyítás. A Bernoulli-felbontásban szereplő jelöléseknek megfelelően reprezentáljuk az X változót $X = Z_1 + \dots + Z_N$ alakban, és legyen $Y = Z_1 \mathbb{1}_1 + \dots + Z_N \mathbb{1}_N$. Vegyük észre, hogy a második összegben a $Z_1 \mathbb{1}_1, Z_2 \mathbb{1}_2, \dots$ tagok függetlenek és azonos eloszlásúak, továbbá függetlenek az N tagszámtól is, ami azt jelenti, hogy $Y \sim \text{Po}(\lambda, G)$, ahol G a $Z \mathbb{1}$ változó eloszlásfüggvénye. Ekkor a teljes valószínűség tételével

$$\begin{aligned} G(x) &= P(Z \mathbb{1} \leq x) = P(Z \mathbb{1} \leq x \mid \mathbb{1} = 1)P(\mathbb{1} = 1) + P(Z \mathbb{1} \leq x \mid \mathbb{1} = 0)P(\mathbb{1} = 0) \\ &= P(Z \leq x)p + P(0 \leq x)(1-p) = pF(x) + (1-p)\mathbb{1}_{\{x \geq 0\}}. \end{aligned}$$

A kapcsolatos momentumgeneráló függvény

$$M_G(t) = \int_{\mathbb{R}} e^{tx} dG(x) = p \int_{\mathbb{R}} e^{tx} dF(x) + (1-p) \int_{\mathbb{R}} e^{tx} d\mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} = pM_F(t) + (1-p), \quad t \in \mathbb{R}.$$

Ekkor az 1.6. Következmény szerint az Y változó momentumgeneráló függvénye

$$M_Y(t) = \exp\left(\lambda[M_G(t) - 1]\right) = \exp\left((p\lambda)[M_F(t) - 1]\right), \quad t \in \mathbb{R},$$

ami viszont azonos a $\text{Po}(p\lambda, F)$ összetett Poisson-eloszlás momentumgeneráló függvényével. Ebből azonnal jön, hogy $Y \sim \text{Po}(p\lambda, F)$.

Egyszerű algebrával adódik, hogy

$$X - Y = Z_1(1 - \mathbb{1}_1) + \dots + Z_N(1 - \mathbb{1}_N).$$

Vegyük észre, hogy a fenti összegben az $1 - \mathbb{1}_1, 1 - \mathbb{1}_2, \dots$ változók függetlenek egymástól és az X változótól, továbbá azonosan $1 - p$ paraméteres Bernoulli-eloszlást követnek. Ez azt jelenti, hogy az $X - Y$ az X változónak egy $1 - p$ valószínűség szerinti ritkítása, és a bizonyítás eddigi eredményeit alkalmazva kapjuk, hogy $X - Y \sim \text{Po}((1-p)\lambda, F)$. Ez egyben azt is jelenti, hogy az $X - Y$ változó momentumgeneráló függvénye

$$M_{X-Y}(t) = \exp\left((1-p)\lambda[M_F(t) - 1]\right), \quad t \in \mathbb{R}.$$

Már csak az maradt hátra, hogy megmutassuk az Y és az $X - Y$ változó függetlenségét. Ehez szükségünk lesz a két változó együttes momentumgeneráló függvényére, ami az

$$M_{Y, X-Y}(s, t) = E(e^{sY + t(X-Y)}), \quad s, t \in \mathbb{R},$$

formulával definiálható. A karakterisztikus függvények elméletével analóg módon bebizonyítható, hogy két véletlen változó pontosan akkor független egymástól, ha az együttes momentumgeneráló függvényük előáll, mint a külön-külön vett momentumgeneráló függvények szorzata. Tehát, a jelen bizonyításban a függetlenséghez elég azt megmutatni,

hogy $M_{Y, X-Y}(s, t) = M_Y(s)M_{X-Y}(t)$ minden $s, t \in \mathbb{R}$ értékre. Induljunk ki a bizonyítandó egyenlőség bal oldalából:

$$\begin{aligned} M_{Y, X-Y}(s, t) &= E\left(\exp\left[sY + t(X - Y)\right]\right) \\ &= E\left(\exp\left[s(Z_1\mathbb{1}_1 + \dots + Z_N\mathbb{1}_N) + t(Z_1(1 - \mathbb{1}_1) + \dots + Z_N(1 - \mathbb{1}_N))\right]\right) \\ &= E\left(\exp\left[1\left(Z_1[s\mathbb{1}_1 + t(1 - \mathbb{1}_1)] + \dots + Z_N[s\mathbb{1}_N + t(1 - \mathbb{1}_N)]\right)\right]\right) \\ &= E(\exp[1W]) = M_W(1), \end{aligned}$$

ahol a

$$W = Z_1[s\mathbb{1}_1 + t(1 - \mathbb{1}_1)] + \dots + Z_N[s\mathbb{1}_N + t(1 - \mathbb{1}_N)]$$

változó szintén összetett Poisson-eloszlású. A W változót definiáló összegben az általános tag eloszlásfüggvénye

$$\begin{aligned} H(x) &:= P(Z[s\mathbb{1} + t(1 - \mathbb{1})] \leq x) \\ &= P(Z[s\mathbb{1} + t(1 - \mathbb{1})] \leq x \mid \mathbb{1} = 1)P(\mathbb{1} = 1) + P(Z[s\mathbb{1} + t(1 - \mathbb{1})] \leq x \mid \mathbb{1} = 0)P(\mathbb{1} = 0) \\ &= P(Zs \leq x)p + P(Zt \leq x)(1 - p) = pF_{sZ}(x) + (1 - p)F_{tZ}(x), \quad x \in \mathbb{R}, \end{aligned}$$

amiből az általános tag momentumgeneráló függvénye

$$\begin{aligned} M_H(\tau) &= \int_{\mathbb{R}} e^{\tau x} dH(x) = p \int_{\mathbb{R}} e^{\tau x} dF_{sZ}(x) + (1 - p) \int_{\mathbb{R}} e^{\tau x} dF_{tZ}(x) \\ &= pM_{sZ}(\tau) + (1 - p)M_{tZ}(\tau) = pE(e^{(s\tau)Z}) + (1 - p)E(e^{(t\tau)Z}) \\ &= pM_Z(s\tau) + (1 - p)M_Z(t\tau), \quad \tau \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

Ekkor az összetett Poisson-eloszlások momentumgeneráló függvényével

$$\begin{aligned} M_{Y, X-Y}(s, t) &= M_W(1) = \exp\left(\lambda[M_H(1) - 1]\right) = \exp\left(\lambda[pM_Z(s) + (1 - p)M_Z(t) - 1]\right) \\ &= \exp\left(p\lambda[M_Z(s) - 1]\right) \exp\left((1 - p)\lambda[M_Z(t) - 1]\right) = M_Y(s)M_{X-Y}(t), \quad s, t \in \mathbb{R}, \end{aligned}$$

amivel a függetlenséget is sikerült bebizonyítani. \square

1.12. Következmény. Legyen N Poisson-eloszlású változó λ paraméterrel, továbbá legyen M az N változó p valószínűség szerinti ritkítása. Ekkor M és $N - M$ Poisson-eloszlást követ rendre $p\lambda$ és $(1 - p)\lambda$ paraméterrel, továbbá a két változó független egymástól.

Bizonyítás. A levezetés ugyanazon az észrevételre alapul, mint az 1.8. Következmény bizonyítása, azon, hogy a Poisson-eloszlások felfoghatóak összetett Poisson-eloszlásként. A részleteket az olvasóra bízunk. \square

1.13. Állítás. Legyen $Z, Z_1, Z_2, \dots \sim F$ és $N \sim \text{Po}(\lambda)$ független véletlen változó. Rögzítsünk egy tetszőleges $B \in \mathcal{B}$ Borel-halmazt, és legyen $A = \{Z \in B\}$ valamint $p = P(Z \in B)$. Tekintsük továbbá az

$$X = Z_1 + \dots + Z_N \quad \text{és} \quad Y = Z_1\mathbb{1}_{\{Z_1 \in B\}} + \dots + Z_N\mathbb{1}_{\{Z_N \in B\}}.$$

változókat, és az

$$F_{Z|A}(x) = P(Z \leq x | A), \quad F_{Z|\bar{A}}(x) = P(Z \leq x | \bar{A}), \quad x \in \mathbb{R},$$

feltételes eloszlásfüggvényeket. Ekkor

$$Y \sim \text{Po}(p\lambda, F_{Z|A}) \quad \text{és} \quad X - Y \sim \text{Po}((1-p)\lambda, F_{Z|\bar{A}}),$$

továbbá Y és $X - Y$ független egymástól.

Bizonyítás. A levezetés több lépésből áll, a gondolatmenet az 1.11. Állítás bizonyításában bemutatott utat követi. Az Y változó definíciójából azonnal jön, hogy $Y \sim \text{Po}(\lambda, G)$, ahol G a $Z\mathbb{1}_{\{Z \in B\}}$ általános tag eloszlásfüggvénye, tehát

$$\begin{aligned} G(x) &= P(Z\mathbb{1}_{\{Z \in B\}} \leq x) \\ &= P(Z\mathbb{1}_{\{Z \in B\}} \leq x | Z \in B)P(Z \in B) + P(Z\mathbb{1}_{\{Z \in B\}} \leq x | Z \notin B)P(Z \notin B) \\ &= P(Z \leq x | A)p + P(0 \leq x)(1-p) = pF_{Z|A}(x) + (1-p)\mathbb{1}_{\{x \geq 0\}}, \quad x \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

A kapcsolatos momentumgeneráló függvény

$$M_G(t) = \int_{\mathbb{R}} e^{tx} dG(x) = p \int_{\mathbb{R}} e^{tx} dF_{Z|A}(x) + (1-p) \int_{\mathbb{R}} e^{tx} d\mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} = pM_{F_{Z|A}}(t) + (1-p), \quad t \in \mathbb{R},$$

amiből az Y összetett Poisson-eloszlású változó momentumgeneráló függvénye

$$M_Y(t) = \exp\left(\lambda[M_G(t) - 1]\right) = \exp\left(p\lambda[M_{F_{Z|A}}(t) - 1]\right), \quad t \in \mathbb{R}.$$

Ebből azonnal következik, hogy $Y \sim \text{Po}(p\lambda, F_{Z|A})$.

A bizonyítás következő lépéseként vegyük észre, hogy

$$X - Y = Z_1\mathbb{1}_{\{Z_1 \in \bar{B}\}} + \cdots + Z_N\mathbb{1}_{\{Z_N \in \bar{B}\}},$$

amiből a bizonyítás eddigi eredményeit alkalmazva azonnal következik, hogy $X - Y$ összetett Poisson-eloszlást követ az állításban szereplő paraméterekkel.

Az utolsó lépésben Y és $X - Y$ függetlenségét mutatjuk meg. A két változó együttes momentumgeneráló függvénye

$$\begin{aligned} M_{Y, X-Y}(s, t) &= E\left(\exp[sY + t(X - Y)]\right) \\ &= E\left(\exp\left[Z_1(s\mathbb{1}_{\{Z_1 \in B\}} + t\mathbb{1}_{\{Z_1 \in \bar{B}\}}) + \cdots + Z_N(s\mathbb{1}_{\{Z_N \in B\}} + t\mathbb{1}_{\{Z_N \in \bar{B}\}})\right]\right) \\ &=: E(1 \cdot \exp[W]) = M_W(1), \end{aligned}$$

ahol a W változó összetett Poisson-eloszlást követ, és az általános tag eloszlásfüggvénye

$$\begin{aligned} G(x) &= P\left(Z(s\mathbb{1}_{\{Z_N \in B\}} + t\mathbb{1}_{\{Z_N \in \bar{B}\}}) \leq x\right) \\ &= P\left(Z(s\mathbb{1}_{\{Z_N \in B\}} + t\mathbb{1}_{\{Z_N \in \bar{B}\}}) \leq x | Z \in B\right)P(Z \in B) \\ &\quad + P\left(Z(s\mathbb{1}_{\{Z_N \in B\}} + t\mathbb{1}_{\{Z_N \in \bar{B}\}}) \leq x | Z \in \bar{B}\right)P(Z \in \bar{B}) \\ &= P(Zs \leq x | A)P(A) + P(Zt \leq x | \bar{A})P(\bar{A}) \\ &= pF_{Zs|A}(x) + (1-p)F_{Zt|\bar{A}}(x), \quad x \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

A kapcsolatos momentumgeneráló függvény

$$\begin{aligned} M_G(\tau) &= \int_{\mathbb{R}} e^{\tau x} dG(x) = p \int_{\mathbb{R}} e^{\tau x} dF_{Zs|A}(x) + (1-p) \int_{\mathbb{R}} e^{\tau x} dF_{Zt|\bar{A}}(x) \\ &= pE(e^{\tau sZ} | A) + (1-p)E(e^{\tau tZ} | \bar{A}) = pM_{F_{Z|A}}(\tau s) + (1-p)M_{F_{Z|\bar{A}}}(\tau t), \end{aligned}$$

amiből

$$\begin{aligned} M_{Y, X-Y}(s, t) &= M_W(1) = \exp\left(\lambda[M_G(1) - 1]\right) \\ &= \exp\left(p\lambda[M_{F_{Z|A}}(s) - 1]\right) \exp\left((1-p)\lambda[M_{F_{Z|\bar{A}}}(t) - 1]\right) = M_Y(s)M_{X-Y}(t). \end{aligned}$$

Ebből viszont Y és $X - Y$ függetlensége már azonnal következik. \square

1.2. Az összetett Poisson-folyamat és fontosabb tulajdonságai

1.3. Függvények és sorozatok konvolúciója

1.14. Definíció. Legyen $\phi(x)$, $G(x)$, $x \in \mathbb{R}$, valós értékű mérhető függvény, és tegyük fel, hogy G càdlàg („continue à droite, limitée à gauche”, tehát mindenhol jobbról folytonos, és mindenhol létezik baloldali határértéke,) és korlátos változású minden véges intervallumon. Ekkor a két függvény **Stieltjes-konvolúciója**

$$(\phi \star G)(y) := \int_{-\infty}^{\infty} \phi(y-x) dG(x).$$

A konvolúció azon $y \in \mathbb{R}$ pontokban van definiálva, ahol az integrál létezik. A G függvény **n -edik konvolúció hatványa** az n tényezős $G^{\star n} := G \star \dots \star G$ konvolúció.

Az olvasó korábbi tanulmányai során talán már találkozott a következő tétellel, melynek bizonyítását most mellőzzük:

1.15. Tétel. Ha X és Y független véletlen változó rendre $G(x)$ és $H(x)$, $x \in \mathbb{R}$, eloszlásfüggvénnyel, akkor az $X + Y$ összegváltozó eloszlásfüggvénye $(G \star H)(x)$, $x \in \mathbb{R}$. Továbbá, ha X_1, \dots, X_n független és azonos eloszlású változó G eloszlásfüggvénnyel, akkor $X_1 + \dots + X_n$ eloszlásfüggvénye $G^{\star n}(x)$, $x \in \mathbb{R}$.

Ezen tétel két speciális esetével érdemes részletesebben foglalkozni. Ha az X és az Y változó abszolút folytonos rendre $g(x)$ és $h(x)$ eloszlásfüggvénnyel, akkor a Fubini-tétel alkalmazásával

$$\begin{aligned} (G \star H)(y) &= \int_{-\infty}^{\infty} G(y-x) dH(x) = \int_{-\infty}^{\infty} \left[\int_{-\infty}^y g(t-x) dt \right] h(x) dx \\ &= \int_{-\infty}^y \int_{-\infty}^{\infty} g(t-x) h(x) dx dt, \end{aligned}$$

amiből jön, hogy az $X + Y$ összeg is abszolút folytonos

$$(g * h)(t) := \int_{-\infty}^{\infty} g(t-x)h(x) dx, \quad t \in \mathbb{R},$$

sűrűségfüggvénnyel. Az $g * h$ függvényt g és h **Lebesgue-konvolúciójának** hívjuk.

A másik fontos eset, mikor X és Y egész értékű változó. Ekkor az F és a G eloszlásfüggvény lépcsős függvény, mely az egész pontokban ugrik. Mivel ebben az esetben $X + Y$ is egész értékű változó, ugyanezt elmondhatjuk az $F \star G$ konvolúcióról is. Legyen

$$p_n := P(X = n) = F(n) - F(n-1), \quad q_n := P(Y = n) = G(n) - G(n-1), \quad n \in \mathbb{Z},$$

amiből

$$F(n) = \sum_{k=-\infty}^n p_n, \quad G(n) = \sum_{k=-\infty}^n q_n, \quad n \in \mathbb{Z}.$$

Ekkor a konvolúció definícióját alkalmazva

$$\begin{aligned} (F \star G)(n) &= \int_{-\infty}^{\infty} F(n-x) dG(x) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} F(n-k) [G(k) - G(k-1)] \\ &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} \left[\sum_{l=-\infty}^{n-k} p_l \right] q_k = \sum_{\substack{k, l \in \mathbb{Z} \\ k+l \leq n}} p_l q_k, \end{aligned}$$

és így kapjuk, hogy

$$P(X + Y = n) = (F \star G)(n) - (F \star G)(n-1) = \sum_{\substack{k, l \in \mathbb{Z} \\ k+l=n}} p_l q_k = \sum_{k=-\infty}^{\infty} p_{n-k} q_k, \quad n \in \mathbb{Z}.$$

A kapott sorozatot a p és a q **sorozatok konvolúciójának** nevezzük:

$$(p * q)_n := \sum_{k=0}^n p_{n-k} q_k, \quad n \in \mathbb{Z}.$$

1.16. Állítás. *Az alábbiakban legyen $\phi(x)$, $\psi(x)$, $G(x)$ és $H(x)$, $x \in \mathbb{R}$, valós értékű mérhető függvény, és tegyük fel, hogy G és H càdlàg és korlátos változású minden véges intervallumon. Ekkor a konvolúcióra teljesülnek az alábbi tulajdonságok.*

- (i) *Disztributivitás: Ha valamely pontban a $\phi \star G$, $\phi \star H$, $\psi \star G$ és $\psi \star H$ konvolúciók mindegyike létezik, akkor ebben a pontban tetszőleges $a, b, c, d \in \mathbb{R}$ értékek esetén*

$$(a\phi + b\psi) \star (cG + dH) = ac(\phi \star G) + ad(\phi \star H) + bc(\psi \star G) + bd(\psi \star H).$$

- (ii) *Kommutativitás és asszociativitás: Ha G és H előáll eloszlásfüggvényeknek véges lineáris kombinációjában, akkor*

$$G \star H = H \star G \quad \text{és} \quad (\phi \star G) \star H = \phi \star (G \star H).$$

Bizonyítás. (i) Azonnal következik a Lebesgue–Stieltjes-integrál elemi tulajdonságaiból.

(ii) Kezdjük azzal az esettel, mikor G és H eloszlásfüggvény. Ekkor létezik X és Y független véletlen változó úgy, hogy $X \sim G$ és $Y \sim H$. Jegyezzük meg, hogy az 1.15. Tétel szerint $X + Y \sim G \star H$ és $Y + X \sim H \star G$. Mivel a két összegváltozó azonos eloszlású, (ennél több is igaz, 1 valószínűséggel egyenlők,) az eloszlásfüggvényeiknek azonosnak kell lennie, tehát $G \star H = H \star G$.

Az asszociativitáshoz vegyük észre, hogy a várható érték általános formulája szerint

$$[\phi \star (G \star H)](t) = \int_{-\infty}^{\infty} \phi(t-x) d(G \star H)(x) = E\phi(t - (X + Y)), \quad y \in \mathbb{R}.$$

Hasonló gondolatmenettel

$$e(y) := (\phi \star G)(y) = \int_{-\infty}^{\infty} \phi(y-x) dG(x) = E\phi(y - X),$$

amiből X és Y függetlensége miatt

$$e(t-y) = E\phi((t-y) - X) = E[\phi(t - (y+X)) | Y=y] = E[\phi(t - (Y+X)) | Y=y], \quad t, y \in \mathbb{R}.$$

Ebből a teljes várható érték tételével azonnal jön, hogy

$$\begin{aligned} [(\phi \star G) \star H](t) &= (e \star H)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e(t-y) dH(y) = \int_{-\infty}^{\infty} E[\phi(t - (Y+X)) | Y=y] dH(y) \\ &= E\phi(t - (Y+X)) = [\phi \star (G \star H)](t), \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

Tekintsük most az általános esetet, mikor G és H nem feltétlenül eloszlásfüggvény, de előáll

$$G(x) = \sum_{k=1}^n c_k G_k(x), \quad H(x) = \sum_{l=1}^m d_l H_l(x), \quad x \in \mathbb{R},$$

alakban, ahol az G_k és H_l függvények már eloszlásfüggvények. Ekkor a disztributívitás és az eloszlásfüggvényekre már bizonyított kommutativitás alkalmazásával

$$G \star H = \left(\sum_{k=1}^n c_k G_k \right) \star \left(\sum_{l=1}^m d_l H_l \right) = \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^m c_k d_l (G_k \star H_l) = \sum_{l=1}^m \sum_{k=1}^n c_k d_l (H_l \star G_k) = H \star G.$$

Az asszociativitás az általános esetre hasonlóan igazolható, ezt az olvasóra bízunk. \square

A továbbiakban vizsgáljuk azt az esetet, mikor $\phi(x) = G(x) = 0$ minden $x < 0$ esetén. Vegyük észre, hogy ekkor

$$\begin{aligned} (\phi \star G)(y) &= \int_{-\infty}^{\infty} \phi(y-x) dG(x) = \int_{(-\infty, y)} \phi(y-x) d0 + \int_{[0, y]} \phi(y-x) dG(x) \\ &\quad + \int_{(y, \infty)} 0 dG(x) = \int_{[0, y]} \phi(y-x) dG(x), \quad y \geq 0, \end{aligned}$$

és hasonló megfontolásból $(\phi \star G)(y) = 0$, ha $y < 0$. Ugyanígy adódik, hogy ha a $g(x)$ és a $h(x)$, $x \in \mathbb{R}$, sűrűségfüggvény eltűnik a negatív félegyenesen, akkor

$$(g \star h)(y) = \int_{[0,y]} g(y-x)h(x) dx, \quad y \geq 0, \quad (g \star h)(y) = 0, \quad x < 0,$$

továbbá ha a p_n és a q_n , $n \in \mathbb{Z}$, sorozat olyan, hogy $p_n = q_n = 0$ minden $n < 0$ esetén, akkor

$$(p \star q)_n = \sum_{k=0}^n p_{n-k}p_k, \quad n \geq 0, \quad (p \star q)_n = 0, \quad n < 0.$$

Vegyük észre, hogy a fentiekben Lebesgue–Stieltjes-integrállal dolgoztunk, ezért általában

$$\int_{[0,y]} \phi(y-x) dG(x) \neq \int_0^y \phi(y-x) dG(x) = \int_{(0,y]} \phi(y-x) dG(x).$$

Ezzel szemben a klasszikus Lebesgue-mérték már atommentes, és így

$$\int_{[0,y]} g(y-x)h(x) dx = \int_{(0,y]} g(y-x)h(x) dx.$$

1.17. Állítás. *Ha ϕ lokálisan korlátos, (azaz korlátos minden véges intervallumon,) és G càdlàg és korlátos változású a véges intervallumokon, továbbá $\phi(x) = G(x) = 0$ minden $x < 0$ esetén, akkor a $\phi \star G$ konvolúció jól definiált a valós egyenesen, és lokálisan korlátos függvény.*

Bizonyítás. Most $\phi \star G = 0$ a negatív számok halmazán, ezért a konvolúció létezését és lokális korlátosságát elég a pozitív félegyenesen bizonyítani. Legyen $t > 0$ tetszőleges rögzített érték, és jelölje $V_{[0,t]}(G)$ a G függvény teljes változását a $[0, t]$ intervallumon. Ekkor

$$\begin{aligned} \sup_{0 \leq y \leq t} |(\phi \star G)(y)| &= \sup_{0 \leq y \leq t} \left| \int_{[0,y]} \phi(y-x) dG(x) \right| \\ &\leq \sup_{0 \leq y \leq t} \sup_{0 \leq x \leq y} |\phi(y-x)| V_{[0,y]}(G) = \sup_{0 \leq x \leq t} |\phi(x)| V_{[0,t]}(G) < \infty. \end{aligned} \quad \square$$

1.4. A felújítási egyenlet

Legyen X_1, X_2, \dots független és azonos eloszlású változó közös $G(x)$, $x \in \mathbb{R}$ eloszlásfüggvénnyel. Ekkor

$$T_n := X_1 + \dots + X_n \sim G^{\star n}, \quad n = 1, 2, \dots$$

Jelölje N_t , $t \geq 0$, a kapcsolatos felújítási folyamatot, tehát legyen

$$N_t = \max\{n \geq 0 : T_n \leq t\}. \quad t \geq 0.$$

A sztochasztikus folyamatok kurzuson láttuk, hogy ekkor a felújítási függvény

$$m(t) = E(N_t) = \sum_{n=1}^{\infty} F_{T_n}(t) = \sum_{n=1}^{\infty} G^{*n}(t), \quad t \geq 0.$$

alakban áll elő.

A következőkben egy integrálegyenletet fogunk felírni a felújítási függvényre. Legyen $N'_t := N_{X_1+t} - 1$, $t \geq 0$, mely nem más, mint az X_2, X_3, \dots változók, mint felújítások közötti idők által definiált felújítási folyamat. Vegyük észre, hogy most az N'_t , $t \geq 0$, folyamat értékeit meghatározzák az X_2, X_3, \dots sorozat értékei, tehát $\sigma(N'_t, t \geq 0) \subseteq \sigma(X_2, X_3, \dots)$. Viszont az X_2, X_3, \dots változók függetlenek az X_1 változótól, amiből következik, hogy az N'_t , $t \geq 0$, folyamat is független az X_1 változótól. Jegyezzük meg azt is, hogy mivel a két folyamat esetében a felújítások közötti idők eloszlása azonos, (ezeknek mindkét esetben G az eloszlásfüggvénye,) tetszőleges rögzített $t \geq 0$ esetén az N_t és az N'_t változó eloszlása is azonos, (miért?,) amiből

$$m(t) = E(N_t) = E(N'_t), \quad t \geq 0.$$

Mindenekelőtt vegyük észre, hogy tetszőleges rögzített $x \geq 0$ esetén, ha $t \geq x$, akkor

$$E[N_t | X_1 = x] = E[1 + N'_{t-x} | X_1 = x] = 1 + E[N'_{t-x}] = 1 + m(t-x),$$

míg ha $0 \leq t < x$, akkor

$$E[N_t | X_1 = x] = E[0 | X_1 = x] = 0.$$

Mivel X nemnegatív értékű változó, az G eloszlásfüggvény konstans 0 a negatív félegyenesen. Ekkor a teljes várható érték tételével kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} m(t) &= E(N_t) = \int_{[0, \infty)} E[N_t | X_1 = x] dG(x) \\ &= \int_{[0, t]} [1 + m(t-x)] dG(x) + \int_{(t, \infty)} 0 dG(x) \\ &= G(t) + \int_{[0, t]} m(t-x) dG(x) = G(t) + (m \star G)(t), \quad t \geq 0. \end{aligned}$$

Az $m = G + m \star G$ egyenletet az m felújítási függvényre vonatkozó felújítási egyenletnek nevezzük.

1.18. Definíció. Legyen $a(t)$, $t \geq 0$, ismert valós értékű mérhető függvény. Ekkor az

$$A(t) = a(t) + \int_{[0, t]} A(t-x) dG(x) = (a + A \star G)(t), \quad t \geq 0.$$

függvényegyenletet az $A(t)$, $t \geq 0$, függvényre vonatkozó **felújítási egyenletnek** nevezzük.

1.19. Tétel. Ha $a(t)$, $t \geq 0$, lokálisan korlátos függvény, akkor az

$$A(t) = a(t) + \int_{[0,t]} a(t-x) dm(x) = (a + a \star m)(t), \quad t \geq 0,$$

függvény lokálisan korlátos megoldása a felújítási egyenletnek, továbbá ez az egyetlen megoldás a lokálisan korlátos függvények terében.

Bizonyítás. Mivel a tételben szereplő összes függvény konstans nulla a negatív félegyenesen, az állítást elég a nemnegatív számok halmazán ellenőrizni. az 1.17. Állítás szerint az $a \star m$ konvolúció jól definiált és lokálisan korlátos. Ekkor tetszőleges rögzített $t_0 > 0$ esetén

$$\sup_{0 \leq t \leq t_0} |(a + a \star m)(t)| \leq \sup_{0 \leq t \leq t_0} |a(t)| + \sup_{0 \leq t \leq t_0} |(a \star m)(t)| < \infty,$$

tehát $a + a \star m$ is lokálisan korlátos.

A következőkben azt fogjuk ellenőrizni, hogy $a + a \star m$ megoldás. Behelyettesítés után a konvolúció azonosságait alkalmazva kapjuk, hogy

$$a + (a + a \star m) \star G = a + a \star G + a \star \left(\sum_{n=1}^{\infty} G^{\star n} \right) \star G = a + a \star \left(G + \sum_{n=2}^{\infty} G^{\star n} \right) = a + a \star m.$$

(Jegyezzük meg, hogy a konvolúció disztributív voltát mi csak eloszlásfüggvények véges lineáris kombinációjára bizonyítottuk. Határátmenet segítségével megmutatható, hogy a jelen esetben ez a tulajdonság eloszlásfüggvények végtelen összegére is alkalmazható, tehát a fenti átalakítás helyes volt.)

Végül azt mutatjuk meg, hogy a megoldás egyértelmű. Tegyük fel, hogy $A_2(t)$, szintén lokálisan korlátos megoldása az egyenletnek, és legyen $B(t) := A(t) - A_2(t)$, $t \geq 0$. Felhasználva, hogy A és A_2 megoldása a felújítási egyenletnek, kapjuk, hogy

$$B = A - A_2 = (a + A \star G) - (a + A_2 \star G) = (A - A_2) \star G = B \star G,$$

amiből iterációval $B = B \star G^{\star n}$ minden $n \geq 1$ egészre. Vegyük észre, hogy $G^{\star n}(t) \rightarrow 0$, amint $n \rightarrow \infty$, hiszen a $\sum_{n=1}^{\infty} G^{\star n}(t)$ sor pontonként konvergens. Mivel a B függvény szintén lokálisan korlátos, kapjuk, hogy tetszőleges rögzített $t \geq 0$ pont esetén

$$|B(t)| = \left| \int_{[0,t]} B(t-x) dG^{\star n}(x) \right| \leq V_{[0,t]}(G^{\star n}) \sup_{0 \leq x \leq t} |B(x)| = G^{\star n}(t) \sup_{0 \leq x \leq t} |B(x)| \rightarrow 0,$$

amint $n \rightarrow \infty$, amiből $B(t) = 0$. Ez azt jelenti, hogy B konstans nulla a pozitív félegyenesen, és ezáltal $A_2(t) = A(t)$ minden $t \geq 0$ pontban. Mivel a negatív számok halmazán mindkét függvény eltűnik, kapjuk, hogy $A_2 = A$, tehát A egyértelmű megoldása az egyenletnek a lokálisan korlátos függvények terén. \square

1.20. Példa. Az $m(t)$, $t \geq 0$, felújítási függvény esetében $a = G$. Mivel a felújítási függvény előáll

$$m(t) = \sum_{n=1}^{\infty} G^{\star n}(t)$$

alakban, kapjuk, hogy a tételben szereplő megoldás

$$A = G + G \star m = G + \sum_{n=1}^{\infty} G^{\star(n+1)} = m.$$

Ez az eredmény nem meglepő, hiszen tudtuk, hogy m lokálisan korlátos megoldása a felújítási egyenletnek, és az előző tétel szerint ő az egyetlen ilyen megoldás. Éppen az lett volna a kellemetlen, ha találunk egy másik lokálisan korlátos megoldást is.

Vegyük észre, hogy a felújítási egyenlet átrendezésével

$$G(t) = m(t) - \int_{[0,t]} G(t-x) dm(t) = (m - G \star m)(t), \quad t \geq 0.$$

1.21. Tétel. *A felújítási folyamatok esetében a G eloszlásfüggvény és az m felújítási függvény kölcsönösen meghatározza egymást.*

Bizonyítás. Mivel

$$m(t) = \sum_{n=1}^{\infty} G^{\star n}(t), \quad t \geq 0,$$

a G eloszlásfüggvény meghatározza az m felújítási függvényt. A továbbiakban belátjuk, hogy ez a kapcsolat fordítva is teljesül.

Tegyük fel, hogy létezik olyan H eloszlásfüggvény, hogy a hozzá kapcsolódó felújítási folyamat felújítási függvénye szintén az m függvény. Megmutatjuk, hogy ekkor $H = G$. A korábbi eredmények szerint a G függvényre $G = m - G \star m$ a pozitív félegyenesen, amiből

$$\begin{aligned} G \star H &= (m - G \star m) \star H = m \star H - G \star \sum_{n=1}^{\infty} H^{\star(n+1)} \\ &= H \star m - G \star (m - H) = (H - G) \star m + G \star H, \end{aligned}$$

és így $(H - G) \star m = 0$ a nemnegatív számok halmazán. Innen azonnal jön, hogy

$$H - G = (m - H \star m) - (m - G \star m) = -(H - G) \star m \equiv 0$$

a pozitív félegyenesen, tehát $H = G$. □

1.22. Definíció. Azt mondjuk, hogy X **rácsos eloszlású**, ha létezik $\delta > 0$, mellyel az X változó egy valószínűséggel a $\{k\delta : k \in \mathbb{Z}\}$ halmazba esik. A legnagyobb ilyen tulajdonságú δ értéket **rácsállandónak** nevezzük.

1.23. Példa. Az egész értékű változók rácsos eloszlásúak. A folytonos változók nem azok, hiszen értékkészletük nem megszámlálható.

Legyen X rácsos eloszlású, és az egyszerűség kedvéért nemnegatív egész értékű. Ekkor a felújítási folyamatot elég az egész időpillanatokban vizsgálni. Legyen $p_n = P(X = n)$, és $r_n = m(n) - m(n-1)$, $n = 0, 1, \dots$. Kapjuk, hogy

$$F(n) = \sum_{k=0}^n p_k, \quad m(n) = \sum_{k=0}^n r_k, \quad n = 0, 1, \dots$$

Ezt behelyettesítve a felújítási egyenletbe

$$m(n) = F(n) + \int_{[0,n]} m(n-x) dF(x) = F(n) + \sum_{k=0}^n m(n-k)p_k = \sum_{k=0}^n p_k + \sum_{k=0}^n \sum_{l=k}^n r_{l-k}p_k,$$

amiből

$$r_n = m(n) - m(n-1) = p_n + \sum_{k=0}^n r_{n-k}p_k = p_n + (r * p)_n.$$

1.24. Definíció. Legyen $a_n, n = 0, 1, \dots$, valós számsorozat. Ekkor az

$$A_n = a_n + \sum_{k=0}^n A_{n-k}p_k = (a + A * p)_n, \quad n = 0, 1, \dots,$$

egyenletet az $A_n, n=0, 1, \dots$, sorozatra vonatkozó diszkrét felújítási egyenletnek nevezzük.

1.25. Tétel. *A diszkrét felújítási egyenletnek létezik egyértelmű megoldása, mely*

$$A_n = a_n + \sum_{k=0}^n a_{n-k}r_k = (a + a * r)_n, \quad n = 0, 1, \dots,$$

alakban áll elő.

Terjünk vissza az általános felújítási egyenlethez. A következőkben azt fogjuk megvizsgálni, hogy miként viselkedik aszimptotikusan a felújítási egyenlet megoldása. Ehez szükségünk lesz egy tételre, melyet nem bizonyítunk.

1.26. Tétel (Felújítási tétel). *Tegyük fel, hogy $P(X = 0) < 1$.*

(i) *Ha X nem rácsos, akkor tetszőleges $h > 0$ esetén*

$$m(t+h) - m(t) \rightarrow \frac{h}{E(X)}, \quad t \rightarrow \infty.$$

(ii) *Ha X rácsos, és δ a rácsállandó, akkor $h = n\delta, n \in \mathbb{N}$, esetén az (i) konvergencia érvényben marad.*

A továbbiakban legyen

$$M(t) := \begin{cases} m(t) + 1, & t \geq 0, \\ 0, & t < 0. \end{cases}$$

Ekkor a felújítási egyenlet lokálisan korlátos megoldása

$$\begin{aligned} A(t) &= a(t) + \int_{[0,t]} a(t-x) dm(x) = \int_{\{0\}} a(t-x) d\mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} + \int_{[0,t]} a(t-x) dm(x) \\ &= \int_{[0,t]} a(t-x) d\mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} + \int_{[0,t]} a(t-x) dm(x) = \int_{[0,t]} a(t-x) dM(x). \end{aligned}$$

1.27. Tétel. Ha az X változó nem rácsos eloszlású, és $a(x)$, $x \geq 0$, előáll monoton integrálható függvények véges összegeként, akkor a felújítási egyenlet lokálisan korlátos megoldására

$$A(t) \rightarrow \frac{1}{E(X)} \int_0^\infty a(x) dx, \quad t \rightarrow \infty.$$

Bizonyítás. Legyen $a(x) = \mathbb{1}_{[c,d]}(x)$, $x \geq 0$, a $[c, d)$ intervallum indikátora, ahol $0 \leq c < d$. Ha $t \geq d$, akkor

$$A(t) = \int_{[0,t]} a(x) dM(x) = \int_{(t-d,t-c]} 1 dM(x) = M(t-c) - M(t-d) = m(t-c) - m(t-d),$$

amiből az 1.26. Tétel alkalmazásával

$$A(t) = m(t-c) - m(t-d) \rightarrow \frac{d-c}{E(X)} = \frac{1}{E(X)} \int_0^\infty a(x) dx, \quad t \rightarrow \infty.$$

Ebből azonnal következik, hogy az állítás igaz az

$$a(x) = \sum_{k=1}^n b_k \mathbb{1}_{[c_k, d_k]}(x), \quad x \geq 0,$$

alakban felírható lépcsős függvényekre is, ahol $b_k \in \mathbb{R}$, $0 \leq c_k \leq d_k$, $k = 1, \dots, n$. Ismert, hogy ilyen függvények segítségével minden integrálható függvény tetszőlegesen közelíthető. Legyen most $a_n(t)$, $t \geq 0$, lépcsős függvényeknek egy sorozata úgy, hogy

$$|a_n(t)| \leq |a(t)| \quad \text{és} \quad a_n(t) \rightarrow a(t), \quad n \rightarrow \infty, \quad t \geq 0.$$

Ekkor a fentiek szerint

$$\int_{[0,t]} a_n(x) dM(x) \rightarrow \frac{1}{E(X)} \int_0^\infty a_n(x) dx, \quad t \rightarrow \infty,$$

továbbá a monoton konvergenciatétel alkalmazásával tetszőleges rögzített $t \geq 0$ esetén

$$\int_{[0,t]} a_n(x) dM(x) \rightarrow \int_{[0,t]} a(x) dM(x), \quad \int_0^\infty a_n(x) dx \rightarrow \int_0^\infty a(x) dx, \quad n \rightarrow \infty.$$

Ebből már heurisztikusan jön, hogy elegendően nagy t és n esetén

$$A(t) = \int_{[0,t]} a(x) dM(x) \approx \int_{[0,t]} a_n(x) dM(x) \approx \frac{1}{E(X)} \int_0^\infty a_n(x) dx \approx \frac{1}{E(X)} \int_0^\infty a(x) dx.$$

A bizonyítás egy kis epszilonozással tehető precízzé, amit az olvasóra bízunk. \square

1.28. Példa. A következőkben egy olyan problémát fogunk tárgyalni, mely hasonlít az előző félévben vett buszmegálló paradoxonhoz (inspection paradox), de nem azonos vele.

Legyen $X_1, X_2, \dots \geq 0$ független és azonos eloszlású véletlen változó közös G eloszlásfüggvénnyel, és tegyük fel, hogy $P(X = 0) < 1$. Legyen a korábbiakhoz hasonlóan $N_t, t \geq 0$, a kapcsolatos felújítási folyamat, és jelölje

$$T_n = X_1 + \dots + X_n, \quad n = 0, 1, \dots,$$

az n -dik érkezési időt. Ekkor egy rögzített $t \geq 0$ időpont mellett a következő esemény sorszáma $N_t + 1$, és a következő esemény a $T_{N_t+1} \geq t$ időpontban következik be. Ez azt jelenti, hogy a t időponttól számolva $R_t := T_{N_t+1} - t$ időt kell várunk a következő esemény bekövetkezéséig. Ezt reziduális, avagy hátralévő időnek szokták nevezni. A feladat felírni az $A(t) := E(R_t), t \geq 0$, függvényt, továbbá meghatározni a határértékét, amint $t \rightarrow \infty$.

A munkánk során ismét szükségünk lesz az $N'_t := N_{X_1+t} - 1, t \geq 0$, folyamatra. Korábban már meg gondoltuk, hogy ez a folyamat az X_2, X_3, \dots változók, mint események közötti idők által definiált felújítási folyamat, amiből két dolog következik. Egyrészt az $N'_t, t \geq 0$, folyamat független az X_1 változótól. Másrészt a folyamat azonos eloszlású az $N_t, t \geq 0$, felújítási folyamattal, amiből következik, hogy az R_t reziduális idő azonos eloszlású az N'_t folyamatra analóg módon bevezetett R'_t reziduális idővel, és így

$$A(t) = E(R_t) = E(R'_t), \quad t \geq 0.$$

A következőkben felírunk egy felújítási egyenletet az A függvényre, hasonló módszert fogunk alkalmazni, mint az m felújítási függvényre vonatkozó egyenlet felírásakor. Tehát, rögzítjük a $t \geq 0$ időpont értékét, és alkalmazzuk a teljes várható értékét, amiből

$$A(t) = E(R_t) = \int_{[0, \infty)} E[R_t | X_1 = x] dG(x).$$

Vegyük észre, hogy ha $x > t$, akkor

$$E[R_t | X_1 = x] = E[x - t | X_1 = x] = x - t,$$

míg ha $0 \leq x \leq t$, akkor

$$E[R_t | X_1 = x] = E[R'_{t-x} | X_1 = x] = E(R'_{t-x}) = A(t - x).$$

Kapjuk, hogy

$$A(t) = \int_{(t, \infty)} (x - t) dG(x) + \int_{[0, t]} A(t - x) dG(x), \quad t \geq 0,$$

ami pontosan az $A = a + A \star G$ felújítási egyenlet az

$$a(t) = \int_{(t, \infty)} (x - t) dG(x), \quad t \geq 0,$$

determinisztikus függvénnyel.

Megmutatható, hogy ha $E(X) < \infty$, akkor az A és az a függvény lokálisan korlátos, amiből a felújítási egyenlet megoldására vonatkozó tételünk szerint A nem lehet más, mint az egyenlet egyetlen lokálisan korlátos megoldása, azaz

$$A(t) = (a + a \star m)(t) = a(t) + \int_{[0,t]} a(t-x) dm(x), \quad t \geq 0,$$

ahol $m(t)$, $t \geq 0$, a kapcsolatos felújítási függvény. Természetesen ezzel a kifejezéssel ilyen általános feltételek mellett nem sok mindent lehet kezdeni, de bizonyos esetekben az integrálok értékei minden további nélkül kiszámolhatóak. Az olvasóra bízunk azt megmutatni, hogy a $\lambda > 0$ intenzitású Poisson-folyamat esetében $A(t) = 1/\lambda$, $t \geq 0$. (Ez miért nem meglepő eredmény?)

Tegyük, hogy az X változó nem rácsos eloszlású. Ebben az esetben a felújítási egyenlet megoldásának aszimptotikus viselkedésére vonatkozó tételünk szerint

$$A(t) \rightarrow \frac{1}{E(X)} \int_0^\infty a(x) dx, \quad t \rightarrow \infty.$$

A későbbiekben az 1.28. Példában meg fogjuk mutatni, hogy a fenti integrál értéke $E(X^2)/2$, amiből

$$A(t) = E(R_t) \rightarrow \frac{E(X^2)}{2E(X)}, \quad t \rightarrow \infty.$$

(Hol találkoztunk már korábban ezzel a határértékkel?) Jegyezzük meg, hogy a Poisson-folyamatra

$$E(R_t) = \frac{1}{\lambda} = \frac{2/\lambda^2}{2/\lambda} = \frac{E(X^2)}{2E(X)}, \quad t \geq 0,$$

tehát ebben az esetben a konvergencia triviálisan teljesül.

1.29. Példa. Az előző példa jelöléseit alkalmazva legyen

$$A_y(t) := P(R_t > y), \quad t, y \geq 0.$$

Rögzített $y \geq 0$ mellett írjunk fel egy felújítási egyenletet az A_y függvényre, adjuk meg az egyenlet egyetlen lokálisan korlátos megoldását, valamint határozzuk meg az A_y függvény határértékét, amint $t \rightarrow \infty$. Továbbá, a Poisson-folyamat esetében írjuk fel az A_y függvényt egy olyan egyszerű alakban, melyből az R_t változó eloszlása már leolvasható.

1.5. Véletlen változók momentumai

Legyen Z nemnegatív értékű véletlen változó $F(x)$, $x \in \mathbb{R}$, eloszlásfüggvénnyel, $\phi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ pedig legyen mérhető függvény. Ebben az esetben a $\phi(Z)$ változó várható értéke

$$E\phi(Z) = \int_{[0,\infty)} \phi(x) dF(x)$$

alakban írható fel, ami egy Lebesgue–Stieltjes-integrál. A további munkánk során többször is szükségünk lesz egy olyan formulára, melynek segítségével ez az integrál átírható egy könnyebben kezelhető improprius integrálba.

1.30. Tétel. *Legyen Z nemnegatív értékű változó $F(x)$, $x \in \mathbb{R}$, eloszlásfüggvénnyel, továbbá tekintsünk egy $\phi(x)$, $x \geq 0$, valós értékű monoton és abszolút folytonos függvényt. Ekkor*

$$E\phi(Z) = \phi(0) + \int_0^\infty \phi'(x)[1 - F(x)] dx,$$

amit úgy értünk, hogy ha a kifejezés valamely oldala véges, akkor a másik oldal is véges, és a két oldal egyenlő. Továbbá, ha $E\phi(Z)$ véges, akkor

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \phi'(x)P(Z > x) = \lim_{x \rightarrow \infty} \phi'(x)[1 - F(x)] = 0.$$

Bizonyítás. A ϕ függvény abszolút folytonosságából következik, hogy deriválható, és

$$\phi(z) = \phi(0) + \int_0^z \phi'(x) dx, \quad z \geq 0.$$

Jegyezzük meg továbbá, hogy

$$\int_{\Omega} \mathbb{1}_{\{x < Z\}} dP = E\mathbb{1}_{\{x < Z\}} = P(x < Z) = 1 - F(x), \quad x \geq 0.$$

Ekkor a Fubini-tétel alkalmazásával

$$\begin{aligned} E\phi(Z) &= \int_{\Omega} \phi(Z) dP = \int_{\Omega} \left[\phi(0) + \int_0^Z \phi'(x) dx \right] dP \\ &= h(0) + \int_{\Omega} \int_0^\infty \mathbb{1}_{\{x < Z\}} \phi'(x) dx dP = h(0) + \int_0^\infty \phi'(x) \int_{\Omega} \mathbb{1}_{\{x < Z\}} dP dx \\ &= h(0) + \int_0^\infty \phi'(x)[1 - F(x)] dx. \end{aligned}$$

Vegyük észre, hogy a Fubini-tétel alkalmazásánál szükség volt arra, hogy ϕ monoton függvény legyen, ugyanis ez garantálja azt, hogy ϕ' nem vált előjelet a pozitív félegyenesen. Ezzel az első állítást bebizonyítottuk. A második állítás azonnal következik abból az analízisbeli tényből, hogy egy függvény improprius integrálja csak akkor lehet véges, ha a függvénynek létezik és nulla a határértéke a végtelenben. \square

1.31. Következmény. *Legyen Z nemnegatív értékű véletlen változó $F(x)$, $x \in \mathbb{R}$, eloszlásfüggvénnyel.*

(i) *A Z változó $\alpha > 0$ rendű momentumára*

$$EZ^\alpha = \alpha \int_0^\infty x^{\alpha-1}[1 - F(x)] dx.$$

Továbbá, ha az α rendű momentum véges, akkor

$$\lim_{x \rightarrow \infty} x^\alpha P(Z > x) = \lim_{x \rightarrow \infty} x^\alpha [1 - F(x)] \rightarrow 0,$$

tehát a $P(Z > x)$ farokvalószínűségek legalább polinomiális rendben csengenek le a végtelenben.

(ii) A Z változó momentumgeneráló függvénye egy tetszőleges $r \in \mathbb{R}$ pontban

$$M_Z(r) = E(e^{rZ}) = 1 + r \int_0^\infty e^{rx} [1 - F(x)] dx.$$

Továbbá, ha a momentumgeneráló függvény létezik valamely $r > 0$ pontban, akkor

$$\lim_{x \rightarrow \infty} e^{rx} P(Z > x) = \lim_{x \rightarrow \infty} e^{rx} [1 - F(x)] \rightarrow 0,$$

azaz a farokvalószínűségek legalább exponenciális rendben csengenek le.

1.32. Példa. A fenti eredmények segítségével már meghatározhatjuk azon integrálok értékét, melyekkel az 1.28. Példában találkoztunk. Vegyük észre, hogy az ott definiált $a(t)$, $t \geq 0$, függvényre

$$a(t) = \int_{(t, \infty)} (x - t) dG(x) = \int_{[0, \infty)} \phi(x) dG(x) = E\phi(X),$$

ahol

$$\phi(x) := [x - t]^+ := \begin{cases} x - t, & x \geq t, \\ 0, & x < t. \end{cases}$$

Ekkor az 1.30. Tétel alkalmazásával

$$a(t) = \phi(0) + \int_0^\infty \phi'(x) [1 - G(x)] dx = 0 + \int_t^\infty 1 \cdot [1 - G(x)] dx, \quad t \geq 0.$$

az 1.28. Példában megmutattuk, hogy az ott definiált $A(t)$, $t \geq 0$, függvényre

$$\lim_{t \rightarrow \infty} A(t) = \frac{1}{E(X)} \int_0^\infty a(x) dx,$$

amennyiben létezik az $E(X)$ várható érték. Vegyük észre, hogy a most az $1 - G(x)$, $x \geq 0$, függvény nemnegatív értékű, így a Fubini-tétel és az 1.31. Következmény alkalmazásával

$$\begin{aligned} \int_0^\infty a(t) dt &= \int_0^\infty \int_t^\infty [1 - G(x)] dx dt = \int_0^\infty \int_0^x [1 - G(x)] dt dx \\ &= \int_0^\infty x [1 - G(x)] dx = E(X^2)/2. \end{aligned}$$

Tehát kapjuk, hogy a reziduális idők várható értékére $A(t) \rightarrow E(X^2)/(2E(X))$, $t \rightarrow \infty$.

2. fejezet

Kockázati folyamatok

2.1. Rizikófolyamatok

A továbbiakban egy biztosítótársaságot fogunk modellezni, és arra keressük a választ, hogy a biztosító mekkora valószínűséggel megy csődbe az idők folyamán, továbbá milyen súlyos lehet ez a csőd. A modellben a következő feltevésekkel fogunk élni. A káresemények bekövetkezési időpontját egy $N_t, t \geq 0$, számláló folyamat határozza meg, melyet **kárszám-folyamatnak** nevezünk. A káresemények bekövetkezése közötti időt jelölje X_1, X_2, \dots , mely változók felújítási folyamat esetén függetlenek és azonos eloszlásúak. Az egyes károk nagysága legyen Z_1, Z_2, \dots független és azonos eloszlású nemnegatív értékű változó, mely változók függetlenek a kárszámfolyamattól. Ekkor a biztosító teljes kifizetése $t \geq 0$ időponttal bezárólag

$$S_t := \sum_{n=0}^{N_t} Z_n = Z_1 + \dots + Z_{N_t},$$

melyet **kárértékfolyamatnak** vagy röviden **kárfolyamatnak** nevezünk. Jelölje $P_t, t \geq 0$, a biztosító $[0, t]$ intervallumra eső díjbevitelét, mely a legtöbb alkalmazásban determinisztikus, valamint legyen $u \geq 0$ a társaság tőkéje a 0 időpillanatban. Ekkor a biztosító pénze a $t \geq 0$ időpontban

$$U_t := u + P_t - S_t.$$

2.1. Definió. Az $U_t, t \geq 0$, sztochasztikus folyamatot **rizikófolyamatnak** nevezzük. Ha az $N_t, t \geq 0$, számláló folyamat Poisson-folyamat, és a díjbevitel $P_t = ct, t \geq 0$, alakban írható fel valamilyen $c > 0$ konstans segítségével, akkor **klasszikus rizikófolyamatról** beszélünk.

Terjedelmi okok miatt mi ezen a kurzuson csak a legfontosabb kérdéseket fogjuk megválaszolni, és azokat is csak a legegyszerűbb esetben, klasszikus rizikófolyamat esetén. A klasszikus rizikófolyamatnak előnye, hogy matematikailag könnyen kezelhető. Ez annak a ténynek köszönhető, hogy a károk bekövetkezési időpontjait leíró folyamat egy Poisson-folyamat, ami felújítási folyamat és Markov-lánc egyszerre. A modell gyakorlati alkalmazását az is motiválja, hogy a klasszikus esetben az $S_t, t \geq 0$, kárfolyamat összetett Poisson-folyamat, és az összetett Poisson-folyamatok családja zárt számos műveletre. A klasszikus

eset hátránya, hogy nem minden esetben illeszkedik az empirikus adatokhoz. Például, rögzített $t \geq 0$ esetén a Poisson-folyamat tulajdonságai szerint $E(N_t) = \lambda t = D^2(N_t)$, viszont egyes biztosítástípusoknál statisztikailag megmutatható, hogy a kárszám varianciája nem egyenlő a várható értékkel. További hátrány, hogy a modell nem vesz figyelembe szezonális ingadozásokat, a kárszámfolyamat intenzitása időtől és kárszámtól függetlenül állandó. Megjegyezzük, hogy a továbbiakban bemutatott módszertanhoz hasonló eszközökkel bizonyos általánosabb modellek is kezelhetők. A legkézenfekvőbb megoldás az N_t , $t \geq 0$, folyamattól csak annyit megkövetelni, hogy felújítási folyamat legyen. Egy másik irány az, hogy a kárszámfolyamatot egy inhomogén, tehát időben változó intenzitású folytonos idejű Markov-lánccal modellezzük. Ezen utóbbi módszer további általánosítása a Cox-folyamatok alkalmazása, amikor az alkalmazott Markov-lánc intenzitását is véletlenítjük.

Klasszikus rizikófolyamat esetén a következő jelöléseket fogjuk majd alkalmazni:

- a Poisson-folyamat intenzitása: $\lambda > 0$;
- az káresemények között eltelt idő: $X_1, X_2, \dots \sim G$, ahol $G(x) = 1 - e^{-\lambda x}$, $x \geq 0$;
- az egyedi károk nagysága: $Z_1, Z_2, \dots \sim F$;
- az egyedi károk nagyságának várható értéke: $\mu = E(Z) > 0$;
- az egységnyi időintervallumra eső díjbevétel: $c > 0$;
- a biztosító kezdőtőkéje: $u \geq 0$.

Fontos megjegyezni, hogy a kockázati folyamatok témakörében a biztosítási termék, és ezáltal a káreloszlás, a kárszámfolyamat és a díjbevétel rögzített. Egyetlen szabad változóval dolgozhatunk, az u kezdőtőke függvényében fogunk válaszolni különféle kérdésekre. A legfontosabb probléma a

$$\Psi(u) := P(\exists t \geq 0 : U_t < 0) = P(\text{a biztosító } u \text{ kezdőtőkével indulva valaha csődbe megy})$$

csődvalószínűség leírása, optimális esetben explicit módon való meghatározása. Látni fogjuk, hogy az első lépések megtételénél inkább a

$$\begin{aligned} \Phi(u) &:= 1 - \Psi(u) = P(\forall t \geq 0 : U_t \geq 0) \\ &= P(\text{a biztosító } u \text{ kezdőtőkével sosem megy csődbe}) \end{aligned}$$

függvényt lesz érdemes használni. A következő állításban megfogalmazzuk a klasszikus rizikófolyamat, illetve a Φ és a Ψ függvény néhány fontos tulajdonságát.

2.2. Állítás. *Klasszikus rizikófolyamat esetén teljesülnek az alábbiak.*

- (i) Az S_t , $t \geq 0$, kárfolyamat és az U_t , $t \geq 0$, rizikófolyamat független és stacionárius növekményű.
- (ii) A Ψ függvény monoton csökkenő, a Φ függvény monoton növekvő, és mindkét függvény càdlàg a pozitív félegyenesen.

(iii) A $\Phi(u)$, $u \geq 0$, függvény abszolút folytonos, tehát majdnem mindenhol deriválható, és

$$\Phi(u) = \Phi(0) + \int_0^u \Phi'(z) dz, \quad u \geq 0.$$

Bizonyítás. (i) Most az S_t , $t \geq 0$, kárfolyamat összetett Poisson-folyamat, amiről már megmutattuk, hogy független és stacionárius növekményű. Az U_t , $t \geq 0$, folyamat független és stacionárius növekményűsége ebből már azonnal következik.

(ii) A monotonitás szemléletesen nyilvánvaló, de most adunk egy formális bizonyítást is. Jegyezzük meg, hogy a biztosító csak olyan időpillanatban mehet csődbe, amikor káresemény történik. Az n -dik káresemény időpontjában a biztosító pénze

$$u + c(X_1 + \dots + X_n) - (Z_1 + \dots + Z_n) = u + Y_1 + \dots + Y_n,$$

ahol $Y_n := cX_n - Z_n$. Bevezetve az

$$M := \inf_{n \geq 1} (Y_1 + \dots + Y_n) \in [-\infty, \infty)$$

általános értelemben vett változót, kapjuk, hogy

$$\inf_{t \geq 0} U_t = \inf_{n \geq 1} (u + Y_1 + \dots + Y_n) = u + M.$$

Tehát annak a valószínűsége, hogy a biztosító u kezdőtőkéről indulva sosem megy csődbe

$$\Phi(u) = P\left(\inf_{t \geq 0} U_t \geq 0\right) = P(u + M \geq 0) = P(-M \leq u).$$

Tehát a Φ függvény nem más, mint a $-M$ általános értelemben vett véletlen változó eloszlásfüggvény, amiből már következik, hogy Φ monoton növekvő és cádlág. Mivel most $\Psi(u) = 1 - \Phi(u)$, $u \geq 0$, a Ψ függvény monoton csökkenő és cádlág.

(iii) Ennek az állításnak a bizonyítása már nehezebb, ezért most mellőzük. \square

Az alfejezet hátralevő részében azt fogjuk megmutatni, hogy a paraméterek bizonyos értékei mellett a vizsgált függvények triviálisak. Ehez azonban szükségünk lesz az alábbi tételre.

2.3. Tétel. *Legyen Y_1, Y_2, \dots független és azonos eloszlású változó $E(Y) \in [-\infty, \infty]$ várható értékkel. Ekkor teljesülnek az alábbiak.*

(i) *Ha $E(Y) > 0$, akkor 1 valószínűséggel $\lim_{n \rightarrow \infty} (Y_1 + \dots + Y_n) = +\infty$.*

(ii) *Ha $E(Y) < 0$, akkor 1 valószínűséggel $\lim_{n \rightarrow \infty} (Y_1 + \dots + Y_n) = -\infty$.*

(iii) *Ha $E(Y) = 0$ és $P(Y = 0) < 1$, akkor 1 valószínűséggel*

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} (Y_1 + \dots + Y_n) = -\infty \quad \text{és} \quad \limsup_{n \rightarrow \infty} (Y_1 + \dots + Y_n) = +\infty.$$

Jegyezzük meg, hogy a 2.3. Tétel (i) és (ii) pontja a nagy számok erős törvényének egy egyszerű következménye. A (iii) pont lényegében azt mondja, hogy az első két állítás megfordítható, tehát a tételbeli „akkor” kifejezések helyére azt is írhatnánk, hogy „akkor és csak akkor”.

2.4. Tétel. *Klasszikus rizikófolyamat esetén teljesülnek az alábbiak.*

- (i) *Ha $c \leq \lambda\mu$, akkor $\Phi(u) = 0$, $u \geq 0$, tehát tetszőlegesen nagy kezdőtől is indulva a biztosító 1 valószínűséggel csődbe megy.*
- (ii) *Ha $c > \lambda\mu$, akkor a $\Phi(\infty) := \lim_{u \rightarrow \infty} \Phi(u)$ határértékre $\Phi(\infty) = 1$ majdnem biztosan. Ez azt jelenti, hogy tetszőleges $\varepsilon > 0$ esetén létezik $u > 0$, hogy $\Phi(u) > 1 - \varepsilon$.*

Bizonyítás. Alkalmazzuk az előző bizonyításban bevezetett jelöléseket, és vegyük észre, hogy az ott definiált $Y_n = cX_n - Z_n$, $n = 1, 2, \dots$ változók függetlenek és azonos eloszlásúak

$$E(Y_n) = cE(X_n) - E(Z_n) = \frac{c}{\lambda} - \mu$$

várható értékkel. Ha $c \leq \lambda\mu$, akkor $E(Y_n) \leq 0$, amiből a 2.3. Tétel szerint

$$M = \inf_{n \geq 1} Y_n = -\infty, \quad \text{m.b.}$$

Ez azt jelenti, hogy tetszőleges $u \geq 0$ mellett

$$\inf_{t \geq 0} U_t = u + M = -\infty, \quad \text{m.b.,}$$

amiből már következik, hogy $\Phi(u) = 0$.

Ezzel szemben, ha $c > \lambda\mu$, akkor a 2.3. Tétel ismételt alkalmazásával $Y_1 + \dots + Y_n \rightarrow \infty$ majdnem biztosan, amint $n \rightarrow \infty$, amiből következik, hogy 1 valószínűséggel $M > -\infty$. Tehát ebben az esetben a $-M$ változó egy véges véletlen változó. Mivel a Φ függvény nem más, mint a $-M$ eloszlásfüggvénye, az állítás azonnal következik. \square

2.2. A csődvalószínűségre vonatkozó integrálegyenlet

A következőkben bebizonyítunk egy azonosságot a csőd elkerülésének $\Phi(u)$, $u \geq 0$, valószínűségére. Ez az egyenlet lesz majd az az eszköz, melynek segítségével állításokat fogalmazhatunk meg a csőd valószínűségére. a 2.5. Tételt a 2.6 és a 2.7. Állítás segítségével fogjuk igazolni.

2.5. Tétel. *A klasszikus rizikófolyamatra bevezetett $\Phi(u)$, $u \geq 0$, függvény megoldása a következő integrálegyenletnek:*

$$\Phi(u) = \Phi(0) + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Phi(u-z) [1 - F(z)] dz, \quad u \geq 0.$$

2.6. Állítás. Az

$$I(u) = \int_0^u \Phi(u-z)[1-F(z)] dz, \quad u \geq 0,$$

integrálfüggvény jól definiált, abszolút folytonos és a deriváltja

$$I'(u) = \Phi(0)[1-F(u)] + \int_0^u \Phi'(u-z)[1-F(z)] dz, \quad u \geq 0.$$

Bizonyítás. Legyen

$$f(u, z) := \Phi(u-z)[1-F(z)], \quad u, z \geq 0.$$

Mivel $I(u) = \int_0^u f(u, z) dz$ és az f függvény korlátos az első síknegyedben, az I függvény jól definiált.

A következő lépésben az abszolút folytonosságot mutatjuk meg. Legyen $\varepsilon > 0$ tetszőleges érték. Mivel Φ abszolút folytonos, létezik $\delta > 0$, hogy ha az $[x_i, y_i]$, $y_i \geq x_i \geq 0$, $i = 1, \dots, k$, tetszőleges intervallumok hosszúságainak összege kisebb, mint δ , akkor

$$\sum_{i=1}^k |\Phi(y_i) - \Phi(x_i)| < \varepsilon.$$

Jegyezzük meg, hogy ekkor tetszőleges $z \geq 0$ esetén

$$\sum_{i=1}^k |\Phi(y_i - z) - \Phi(x_i - z)| < \varepsilon$$

is teljesül. A fentiekén túl legyen $\delta \leq \varepsilon$. Ekkor

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^k |I(y_i) - I(x_i)| &= \sum_{i=1}^k \left| \int_0^{y_i} \Phi(y_i - z)[1-F(z)] dz - \int_0^{x_i} \Phi(x_i - z)[1-F(z)] dz \right| \\ &\leq \sum_{i=1}^k \int_0^{x_i} |\Phi(y_i - z) - \Phi(x_i - z)| [1-F(z)] dz + \sum_{i=1}^k \int_{x_i}^{y_i} \Phi(y_i - z)[1-F(z)] dz \\ &\leq \int_0^\infty \sum_{i=1}^k |\Phi(y_i - z) - \Phi(x_i - z)| [1-F(z)] dz + \sum_{i=1}^k \int_{x_i}^{y_i} 1 dz \\ &\leq \varepsilon \int_0^\infty [1-F(z)] dz + \delta \leq \varepsilon \mu + \varepsilon, \end{aligned}$$

amiből már következik, hogy az I függvény is abszolút folytonos.

Már csak az maradt hátra, hogy meghatározzuk az I függvény deriváltját. Vezessük be a

$$J(x, y) = \int_0^y f(x, z) dz, \quad x, y \geq 0,$$

függvényt, és jegyezzük meg, hogy

$$\frac{dJ}{dx}(x, y) = \int_0^y \frac{df}{dx}(x, z) dz, \quad \frac{dJ}{dy}(x, y) = f(x, y).$$

Legyen $x(u), y(u), u \geq 0$, nemnegatív értékű és deriválható függvény. Ekkor a láncszabály értelmében

$$\frac{dJ}{du}(x(u), y(u)) = \frac{dJ}{dx}(x(u), y(u)) \frac{dx}{du}(u) + \frac{dJ}{dy}(x(u), y(u)) \frac{dy}{du}(u).$$

Mivel most teljesül az $I(u) = J(u, u)$ azonosság, az $x(u) = y(u) = u, u \geq 0$, függvények mellett a láncszabály alkalmazásával

$$\begin{aligned} I'(u) &= \frac{dJ}{du}(u, u) = \frac{dJ}{dx}(u, u) \cdot 1 + \frac{dJ}{dy}(u, u) \cdot 1 \\ &= \int_0^u f(u, z) dz + f(u, u) \\ &= \int_0^u \Phi'(u-z) [1-F(z)] dz + \Phi(u-u) [1-F(u)]. \end{aligned}$$

Mivel Φ abszolút folytonos, a parciális integrálás formulájával és az

$$\int_{\{0\}} \Phi(u-z) dF(z) = \Phi(u)F(0)$$

azonosságból kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} I'(u) &= - \int_{(0,u]} [1-F(z)] \Phi(u-dz) + \Phi(0) [1-F(u)] \\ &= - \left[[1-F(u)] \Phi(u-u) - [1-F(0)] \Phi(u-0) - \int_{(0,u]} \Phi(u-z) d[1-F(z)] \right] \\ &\quad + \Phi(0) [1-F(u)] \\ &= \Phi(u) - \int_{\{0\}} \Phi(u-z) dF(z) - \int_{(0,u]} \Phi(u-z) dF(z) \\ &= \Phi(u) - \int_{[0,u]} \Phi(u-z) dF(z). \end{aligned}$$

□

2.7. Állítás. *A klasszikus rizikófolyamatra bevezetett $\Phi(u), u \geq 0$, függvény pontosan akkor megoldása a 2.5. Tétel integrálegyenletének, ha a deriváltja*

$$\Phi'(u) = \frac{\lambda}{c} \Phi(u) - \frac{\lambda}{c} \int_{[0,u]} \Phi(u-z) dF(z), \quad u \geq 0.$$

Bizonyítás. Tegyük fel, hogy a Φ függvény kielégíti a 2.5. Tétel egyenletet. Ekkor

$$\Phi(u) = \Phi(0) + \frac{\lambda}{c} I(u), \quad u \geq 0,$$

amiből az eddigiek szerint

$$\Phi'(u) = 0 + \frac{\lambda}{c} I'(u) = \frac{\lambda}{c} \Phi(u) - \frac{\lambda}{c} \int_{[0,u]} \Phi(u-z) dF(z), \quad u \geq 0,$$

ami pontosan a 2.7. Állítás egyenlete. Visszafelé, tegyük fel, hogy a Φ függvény deriváltja olyan alakban áll elő, ahogyan az az állításban szerepel. Ekkor a 2.6. Állítás szerint

$$\Phi(u) = \Phi(0) + \int_0^u \Phi'(z) dz = \Phi(0) + \frac{\lambda}{c} \int_0^u I'(z) dz = \Phi(0) + \frac{\lambda}{c} I(u), \quad u \geq 0,$$

amiből már következik a bizonyítandó. \square

Bizonyítás (2.5. Tétel). Megmutatjuk, hogy a Φ függvény deriváltja olyan alakban írható fel, amint ami a 2.7. Állításban szerepel, amiből már következik a bizonyítandó állítás.

Az állítás bizonyításához a „kis megváltozások módszerét” használjuk, melyet Cramér is alkalmazott. Adott $u \in \mathbb{R}$ és $t \geq 0$ értékek mellett legyen $A_t(u)$ az az esemény, hogy a biztosító a t időpontban u kezdőtőkéről indulva sosem megy csődbe. A teljes valószínűség tételét alkalmazva

$$\begin{aligned} \Phi(u) &= P(A_0(u)) = P(A_0(u) | N_t = 0) P(N_t = 0) \\ &\quad + P(A_0(u) | N_t = 1) P(N_t = 1) + P(A_0(u) | N_t \geq 2) P(N_t \geq 2) \end{aligned}$$

A Poisson folyamat tulajdonságai szerint $t \downarrow 0$ esetén

$$P(N_t = 0) = 1 - \lambda t + o(t), \quad P(N_t = 1) = \lambda t + o(t), \quad P(N_t \geq 2) = o(t).$$

Ha a $[0, t]$ intervallumon nem történik káresemény, akkor

$$P(A_0(u) | N_t = 0) = P(A_t(u+ct) | N_t = 0) = P(A_t(u+ct)) = \Phi(u+ct),$$

ahol a második egyenlőség abból következik, hogy a klasszikus rizikófolyamat független független növekményű, míg a harmadik abból, hogy a folyamat stacionárius növekményű. Mivel az első káresemény Z_1 nagysága független az N_t , $t \geq 0$, Poisson folyamatától, ezért

$$F_{Z_1|\{N_t=1\}}(z) = P(Z_1 \leq z | N_t = 1) = P(Z_1 \leq z) = F(z), \quad z \in \mathbb{R}.$$

Ebből a teljes valószínűség tételét alkalmazva jön, hogy

$$\begin{aligned} P(A_0(u) | N_t = 1) &= \int_{[0,\infty)} P(A_0(u) | N_t = 1, Z_1 = z) dF_{Z_1|\{N_t=1\}}(z) \\ &\approx \int_{[0,\infty)} P(A_t(u+ct-z) | N_t = 1, Z_1 = z) dF(z) = \int_{[0,u+ct]} \Phi(u+ct-z) dF(z), \end{aligned}$$

ahol felhasználtuk, hogy $\Phi(u + ct - z) = 0$ ha $z > u + ct$. (Jegyezzük meg, hogy a fenti formulában a második lépésben elkövettünk egy hibát, ezért használjuk a \approx jelet egyenlőség helyett. Itt nem részletezzük, de megmutatható, hogy ez a hiba a végeredmény szempontjából elhanyagolható.) Továbbá, a valószínűség elemi tulajdonságai miatt a

$$P(A_0(u) | N_t = 0), \quad P(A_0(u) | N_t = 1), \quad P(A_0(u) | N_t \geq 2)$$

kifejezések korlátosak, amiből jön, hogy ezeket a $o(t)$ taggal szorozva az eredmény szintén $o(t)$ lesz. Innen kapjuk, hogy

$$\Phi(u) = (1 - \lambda t)\Phi(u + ct) + \lambda t \int_{[0, u+ct]} \Phi(u + ct - z) dF(z) + o(t).$$

Mivel a $\Phi(u)$ függvény deriválható, vehetjük az u pont körüli kéttagú Taylor sorfejtését, amiből

$$(1 - \lambda t)\Phi(u + ct) = (1 - \lambda t)[\Phi(u) + ct\Phi'(u) + o(ct)] = \Phi(u) + ct\Phi'(u) - \lambda t\Phi(u) + o(t).$$

Azonnal következik, hogy

$$\Phi(u) = \Phi(u) + ct\Phi'(u) - \lambda t\Phi(u) + \lambda t \int_{[0, u+ct]} \Phi(u + ct - z) dF(z) + o(t),$$

amiből átrendezéssel

$$\Phi'(u) = \frac{\lambda}{c}\Phi(u) - \frac{\lambda}{c}\Phi(u) \int_{[0, u+ct]} \Phi(u + ct - z) dF(z) + \frac{o(t)}{t}.$$

Ebből $t \downarrow 0$ határátmenettel kapjuk az állítás egyenletét.

A tételre adunk egy egyszerűbb és immár matematikailag teljesen precíz bizonyítást is, mely szintén a teljes valószínűség tételére épül. Mivel az első káresemény X_1 bekövetkezési időpontja és Z_1 nagysága független, a két változó együttes eloszlásfüggvénye

$$H(z, x) = P(Z_1 \leq z, X_1 \leq x) = F(z)G(x),$$

ahol

$$G(x) = P(X_1 \leq x) = 1 - e^{-\lambda x}, \quad x \geq 0.$$

Mivel a biztosító leghamarabb az X_1 időpontban mehet csődbe, a Fubini-tétellel kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} \Phi(u) &= P(A_0(u)) = P(A_{X_1}(u + cX_1 - Z_1)) \\ &= \int_{[0, \infty) \times [0, \infty)} P(A_{X_1}(u + cX_1 - Z_1) | X_1 = x, Z_1 = z) H(dz, dx) \\ &= \int_0^\infty \int_{[0, \infty)} \Phi(u + cx - z) dF(z) dG(x) \\ &= \int_0^\infty \lambda e^{-\lambda x} \int_{[0, u+cx]} \Phi(u + cx - z) dF(z) dx. \end{aligned}$$

Ebből $y = u + cx$ helyettesítéssel jön, hogy

$$\Phi(u) = \int_u^\infty \frac{\lambda}{c} e^{\lambda u/c} e^{-\lambda y/c} \int_{[0,y]} \Phi(y-z) dF(z) dy.$$

A $\Phi(u)$ függvényt deriválva, valamint az utolsó lépésben az előző formulát újra felhasználva kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} \Phi'(u) &= -\frac{\lambda}{c} e^{\lambda u/c} e^{-\lambda u/c} \int_{[0,u]} \Phi(u-z) dF(z) + \int_u^\infty \frac{\lambda}{c} \left[\frac{\lambda}{c} e^{\lambda u/c} \right] e^{-\lambda y/c} \int_{[0,y]} \Phi(y-z) dF(z) dy \\ &= -\frac{\lambda}{c} \int_{[0,u]} \Phi(u-z) dF(z) + \frac{\lambda}{c} \Phi(u), \end{aligned}$$

ami pontosan a bizonyítandó egyenlőség. □

2.8. Következmény. *Klasszikus rizikófolyamatra $c > \lambda\mu$ esetén $\Phi(0) = 1 - \lambda\mu/c$.*

Bizonyítás. Tetszőleges $z \geq 0$ rögzített érték esetén

$$\Phi(u-z) \mathbb{1}_{\{z \leq u\}} \rightarrow \Phi(\infty), \quad u \rightarrow \infty,$$

továbbá

$$\int_0^\infty [1 - F(z)] dz = \mu < \infty.$$

Ezekből a majoráns konvergenciatétel alkalmazásával jön, hogy $u \rightarrow \infty$ esetén

$$\begin{aligned} \Phi(\infty) \leftarrow \Phi(u) &= \Phi(0) + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Phi(u-z) [1 - F(z)] dz \\ &= \Phi(0) + \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty \Phi(u-z) \mathbb{1}_{\{z \leq u\}} [1 - F(z)] dz \\ &\rightarrow \Phi(0) + \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty \Phi(\infty) [1 - F(z)] dz \\ &= \Phi(0) + \frac{\lambda\mu}{c} \Phi(\infty), \end{aligned}$$

azaz

$$\Phi(\infty) = \Phi(0) + \frac{\lambda\mu}{c} \Phi(\infty).$$

A 2.4. Tételben megmutattuk, hogy a $c > \lambda\mu$ esetben $\Phi(\infty) = 1$, amiből

$$1 = \Phi(0) + \frac{\lambda\mu}{c} \cdot 1,$$

vagyis $\Phi(0) = 1 - \lambda\mu/c$. □

2.9. Példa. A 2.5. Tétel egyenletét általában nehéz megoldani, de ha az egyedi károk exponenciális eloszlást követnek, akkor a $\Phi(u)$, $u \geq 0$, függvényre könnyen adható explicit formula. Mivel $E(Z) = \mu$, azonnal jön, hogy az exponenciális eloszlás paramétere $1/\mu$, vagyis

$$F(z) = 1 - e^{-z/\mu}, \quad dF(z) = \frac{1}{\mu} e^{-z/\mu}, \quad z \geq 0.$$

Ekkor a 2.7. Állításból $v = u - z$ helyettesítéssel

$$\Phi'(u) = \frac{\lambda}{c} \Phi(u) - \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Phi(v) \left[\frac{1}{\mu} e^{-(u-v)/\mu} \right] dv.$$

Deriválással, majd az előző egyenlet ismételt alkalmazásával

$$\begin{aligned} \Phi''(u) &= \frac{\lambda}{c} \Phi'(u) - \left[\frac{\lambda}{c\mu} \Phi(u) e^{-(u-u)/\mu} - \frac{1}{\mu} \frac{\lambda}{c\mu} \int_0^u \Phi(v) e^{-(u-v)/\mu} dv \right] \\ &= \frac{\lambda}{c} \Phi'(u) - \frac{\lambda}{c\mu} \Phi(u) + \frac{1}{\mu} \left[\frac{\lambda}{c} \Phi(u) - \Phi'(u) \right] = -R\Phi'(u), \end{aligned}$$

ahol $R = 1/\mu - \lambda/c > 0$. Kétszeres integrálással jön, hogy megfelelően választott D_1, D_2 konstansokkal

$$\Phi(u) = D_1 e^{-Ru} + D_2, \quad u \geq 0.$$

A $\Phi(0) = \lambda\mu/c$ és a $\Phi(\infty) = 1$ peremfeltétel alkalmazásával kapjuk, hogy

$$\Phi(u) = 1 - \frac{\lambda\mu}{c} e^{-Ru}, \quad u \geq 0.$$

2.10. Tétel. Ha $c > \lambda\mu$, akkor a $\Psi(u)$, $u \geq 0$, csődvalószínűség megoldása az alábbi függvényegyenletnek:

$$\Psi(u) = \frac{\lambda}{c} \int_u^\infty [1 - F(z)] dz + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Psi(u - z) [1 - F(z)] dz.$$

Bizonyítás. Most

$$\Phi(0) = 1 - \frac{\lambda\mu}{c} = 1 - \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty [1 - F(z)] dz,$$

így a 2.5. Tételből értelmében

$$\Phi(u) = 1 - \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty [1 - F(z)] dz + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Phi(u - z) [1 - F(z)] dz, \quad u \geq 0.$$

Mivel $\Psi(u) = 1 - \Phi(u)$, $u \in \mathbb{R}$, adódik, hogy

$$\begin{aligned} \Psi(u) = 1 - \Phi(u) &= \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty [1 - F(z)] dz - \frac{\lambda}{c} \int_0^u (1 - \Psi(u - z)) [1 - F(z)] dz, \\ &= \frac{\lambda}{c} \int_u^\infty [1 - F(z)] dz + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Psi(u - z) [1 - F(z)] dz. \end{aligned} \quad \square$$

2.3. A csődvalószínűség aszimptotikus viselkedése

Legyen $M(r) = E(e^{rZ})$ a Z_1, Z_2, \dots kárnagyságok közös momentumgeneráló függvénye, és legyen

$$h(r) := M(r) - 1 = \int_{\mathbb{R}} e^{rz} dF(z) - 1.$$

Mivel a kárnagyságok nemnegatívak, a h függvény létezik a negatív félegyenesen. Emellett a függvény konvex azon az intervallumon, ahol létezik, ezért a $h(r) = cr/\lambda$ egyenletnek legfeljebb két megoldása megoldása lehet. Mivel most $h(0) = 0$, a fenti egyenletnek legfeljebb egy pozitív gyöke van.

2.11. Tétel (Cramér–Lundberg approximáció). *Tegyük fel, hogy a*

$$\frac{c}{\lambda} = \frac{h(r)}{r}$$

egyenletnek létezik pozitív R megoldása, továbbá tegyük fel, hogy a h függvény véges az R pont valamely környezetében. Ekkor

$$\lim_{u \rightarrow \infty} e^{Ru} \Psi(u) = \frac{c - \lambda\mu}{\lambda h'(R) - c}.$$

Az R értéket Lundberg-kitevőnek nevezzük.

A tétel gyakorlatilag azt állítja, hogy a csőd valószínűsége az u kezdőtőke függvényében asszimptotikusan exponenciális, hiszen

$$\Psi(u) \sim \frac{c - \lambda\mu}{\lambda h'(R) - c} e^{-Ru}, \quad u \rightarrow \infty.$$

Bizonyítás. Mivel a momentumgeneráló függvény létezik az R pontban, az

$$M(R) = E(e^{RZ}) = \int_{[0, \infty)} e^{Rz} dF(z)$$

integrál véges. Ekkor az 1.31. Következmény (ii) pontja szerint

$$h(R) = M(R) - 1 = R \int_0^{\infty} e^{Rz} [1 - F(z)] dz,$$

amiből a h függvény és az R érték definíciója miatt

$$1 = \frac{\lambda}{cR} h(R) = \frac{\lambda}{c} \int_0^{\infty} e^{Rz} [1 - F(z)] dz.$$

Ezt azt jelenti, hogy a

$$g(z) := \begin{cases} \lambda e^{Rz} [1 - F(z)] / c, & z \geq 0, \\ 0, & z < 0, \end{cases}$$

függvény egy abszolút folytonos eloszlás sűrűségfüggvénye, még hozzá egy olyan eloszlásé, mely a pozitív félegyenesre van koncentrálna. Legyen

$$G(z) := \int_0^z g(x) dx,$$

a kapcsolatos eloszlásfüggvény, továbbá legyen ξ egy olyan változó, melynek G az eloszlásfüggvénye. Legyen továbbá

$$a(u) = \frac{\lambda}{c} e^{Ru} \int_u^\infty [1 - F(z)] dz, \quad A(u) = e^{Ru} \Psi(u), \quad u \in \mathbb{R}.$$

Ekkor a 2.10. Tétel függvényegyenletéből

$$e^{Ru} \Psi(u) = \frac{\lambda}{c} e^{Ru} \int_u^\infty [1 - F(z)] dz + \frac{\lambda}{c} \int_0^u e^{R(u-z)} \Psi(u-z) e^{Rz} [1 - F(z)] dz,$$

ami a bevezetett jelölésekkel az

$$A(u) = a(u) + \int_0^u A(u-z) g(z) dz = a(u) + \int_0^u A(u-z) dG(z)$$

felújítási egyenletet adja. Mivel ξ folytonos, nem lehet rácsos eloszlású, továbbá deriválással megmutatható, hogy a monoton csökkenő függvény. Ekkor az 1.27. Tétel alkalmazásával kapjuk, hogy

$$\lim_{u \rightarrow \infty} A(u) = \frac{1}{E(\xi)} \int_0^\infty a(z) dz = \frac{C_1}{C_2},$$

ahol

$$C_1 = \int_0^\infty a(z) dz \quad \text{és} \quad C_2 = E(\xi).$$

A továbbiakban meghatározzuk C_1 és C_2 értékét.

Mivel az M momentumgeneráló függvény véges az R pont egy környezetében, az M függvény deriválható ebben a pontban, (miért?) továbbá

$$\infty > h'(R) = M'(R) = \int_{[0, \infty)} z e^{Rz} dF(z) = E\phi(Z),$$

a $\phi(z) := z e^{Rz}$, $z \geq 0$, függvénnyel. Kis számolással ellenőrizhető, hogy

$$\phi(z) = \frac{\phi'(z) - e^{Rz}}{R}, \quad z \geq 0.$$

Mivel ϕ monoton és abszolút folytonos, az 1.30. Tétellel és az R érték definíciójával kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} C_2 = E(\xi) &= \int_0^\infty z g(z) dz = \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty \phi(z) [1 - F(z)] dz \\ &= \frac{\lambda}{cR} \int_0^\infty \phi'(z) [1 - F(z)] dz - \frac{\lambda}{cR} \int_0^\infty e^{Rz} [1 - F(z)] dz \\ &= \frac{\lambda}{cR} [E\phi(Z) - \phi(0)] - \frac{\lambda}{cR^2} h(R) = \frac{\lambda}{cR} h'(R) - \frac{1}{R} = \frac{\lambda h'(R) - c}{cR}. \end{aligned}$$

Vegyük észre, hogy a $H(u) := 0$, $u < 0$, és

$$H(u) := \frac{1}{\mu} \int_0^u [1 - F(z)] dz, \quad u \geq 0,$$

formulákkal definiált függvény eloszlásfüggvény, hiszen monoton növekvő, càdlàg (sőt, abszolút folytonos), és a határértéke a két végtelenben 0 és 1. Ha η egy olyan változó, melynek H az eloszlásfüggvénye, akkor

$$E(e^{R\eta}) = \int_0^\infty e^{Ru} dH(u) = \int_0^\infty e^{Rz} \frac{1}{\mu} [1 - F(z)] dz = \frac{h(R)}{\mu R} = \frac{c}{\lambda\mu} < \infty,$$

amiből az 1.31. Következmény (ii) pontjának segítségével

$$\begin{aligned} C_1 &= \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty e^{Ru} \int_u^\infty [1 - F(z)] dz du = \frac{\lambda\mu}{cR} \int_0^\infty R e^{Ru} [1 - H(z)] du \\ &= \frac{\lambda\mu}{cR} \left[\int_0^\infty e^{Ru} dH(u) - 1 \right] = \frac{\lambda\mu}{cR} \left[\frac{c}{\lambda\mu} - 1 \right] = \frac{c - \lambda\mu}{cR}. \end{aligned}$$

Innen

$$\lim_{u \rightarrow \infty} e^{Ru} \Psi(u) = \frac{C_1}{C_2} = \frac{c - \lambda\mu}{\lambda h'(R) - c},$$

tehát az állítást bebizonyítottuk. \square

2.12. Példa. Ha az egyedi károk exponenciális eloszlást követnek $1/\mu$ paraméterrel, akkor

$$M(r) = E(e^{rZ}) = \frac{1}{1 - \mu r}, \quad h(r) = M(r) - 1 = \frac{\mu r}{1 - \mu r}, \quad h'(r) = \frac{\mu}{(1 - \mu r)^2}, \quad r < \frac{1}{\mu}.$$

Ekkor a $h(r)/r = c/\lambda$ egyenletnek van pozitív megoldása, ami

$$R = \frac{1}{\mu} - \frac{\lambda}{c}.$$

Vegyük észre, hogy most $R < 1/\mu$, tehát a h függvény létezik az R Lundberg-kitevő valamely környezetében. Behelyettesítés után kapjuk, hogy

$$h'(R) = \mu \left(\frac{c}{\lambda\mu} \right)^2,$$

amiből

$$\Psi(u) \sim \frac{c - \lambda\mu}{\lambda h'(R) - c} e^{-Ru} = \frac{\lambda\mu}{c} e^{-Ru}, \quad u \rightarrow \infty.$$

Jegyezzük meg, hogy exponenciális eloszlás esetén nem csak aszimptotikus egyenlőség van, hanem ennél több is teljesül. Nevezetesen, az előző fejezet végén tárgyalt példából

$$\Psi(u) = \frac{\lambda\mu}{c} e^{-Ru}, \quad u \geq 0.$$

2.4. A csődvalószínűség kiemelkedő egyedi károk esetén

Pareto-elvként vonult be a köztudatba az az észrevétel, hogy bizonyos jelenségeknél a következmények $k\%$ -a az okok $(100-k)\%$ -ára vezethető vissza. Maga Pareto erre 1906-ban két példát adott. Egyrészt sok vállalnál a bevétel 80% -a a vevők 20% -ától jön, másrészt a földbirtokok 80% -a a népesség 20% -ának kezében van. Erre a jelenségre Pareto azt a magyarázatot adta, hogy a népességen belül a jövedelem hatványeloszlást követ, tehát ha Z jelöli egy véletlenszerűen választott ember vagyonát, akkor

$$P(Z = k) \approx ck^{-\gamma}, \quad k \in \mathbb{Z}^+.$$

Innen megfelelő $\gamma > 1$ esetén már matematikai levezetéssel jön a Pareto-elv.

A Pareto-elv, tehát a nagy jövedelemkülönbségek egy fontos következménye, hogy ha véletlenszerűen kiválasztunk néhány embert, akiknek a vagyona Z_1, \dots, Z_n független és azonos eloszlású változó a fenti eloszlással, akkor

$$Z_1 + \dots + Z_n \approx \max(Z_1, \dots, Z_n),$$

tehát a csoport összvagyonja jól közelíthető a legdusabb egyén vagyonával. Ezt a jelenséget az élet más területein is megfigyelhetjük, bár nem feltétlenül a 80-20-as szabály formájában. Tipikus példák a településméret, egyes nyersanyagok lelőhelyeinek (olajmezők, gyémántbányák) nagysága, a természeti katasztrófák (erdőtűz, földrengés) által okozott kár, és végül, de nem utolsó sorban, bizonyos biztosítástípusoknál az egyedi kár nagysága.

Napjainkban a Pareto-eloszlást az alábbi módon definiáljuk.

2.13. Definíció. Egy nemnegatív értékű Z változó Pareto-eloszlást követ $\alpha, \lambda > 0$ paraméterekkel, ha eloszlásfüggvénye illetve sűrűségfüggvénye

$$F(z) = 1 - \left(\frac{\lambda}{\lambda + z} \right)^\alpha, \quad f(z) = \frac{\alpha \lambda^\alpha}{(\lambda + z)^{\alpha+1}}, \quad z \geq 0.$$

2.14. Állítás. Ha a Z változó Pareto-eloszlást követ α és λ paraméterrel, akkor k -dik momentuma

$$E(Z^k) = \lambda^k k! \frac{\Gamma(\alpha - k)}{\Gamma(\alpha)}, \quad k \in \mathbb{N}, k < \alpha,$$

és a k -dik momentum nem létezik, ha $k \geq \alpha$. Speciálisan, az eloszlás várható értéke pontosan akkor véges, ha $1 < \alpha$, és ekkor $E(Z) = \lambda/(\alpha - 1)$. Továbbá, a változó momentumgeneráló függvénye nem létezik a pozitív félegyenesen, tehát $M(r) = \infty$, ha $r > 0$.

Bizonyítás. A k -dik momentum

$$E(Z^k) = \int_0^\infty z^k f(z) dz = \frac{\alpha}{\lambda} \int_0^\infty z^k \left[\frac{\lambda}{\lambda + z} \right]^{\alpha+1} dz.$$

Az $y = \lambda(\lambda + z)^{-1}$ helyettesítést alkalmazva

$$E(Z^k) = \frac{\alpha}{\lambda} \int_0^1 \left[\frac{\lambda(1-y)}{y} \right]^k y^{\alpha+1} \frac{\lambda}{y^2} dy = \alpha \lambda^k \int_0^1 y^{\alpha-k-1} (1-y)^k dy.$$

Tekintsük a

$$B(\alpha, \beta) = \int_0^1 x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx, \quad \Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx, \quad \alpha, \beta > 0.$$

formulákkal definiált beta- illetve gamma-függvényt. A függvényekre vonatkozó ismert összefüggések szerint

$$B(\alpha, \beta) = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}, \quad \Gamma(\alpha+1) = \alpha\Gamma(\alpha), \quad \Gamma(k) = (k-1)!.$$

Ekkor

$$E(Z^k) = \alpha \lambda^k B(\alpha-k, k+1) = \alpha \lambda^k \frac{\Gamma(\alpha-k)\Gamma(k+1)}{\Gamma(\alpha+1)} = \lambda^k k! \frac{\Gamma(\alpha-k)}{\Gamma(\alpha)}.$$

Speciálisan, $k = 1$ esetén, ha $\alpha > 1$, akkor

$$E(X) = \lambda \frac{\Gamma(\alpha-1)}{(\alpha-1)\Gamma(\alpha-1)} = \frac{\lambda}{\alpha-1}.$$

A momentumgeneráló függvény tetszőleges $r > 0$ esetén

$$M(r) = \int_0^\infty e^{rz} f(z) dz = \infty,$$

hiszen $e^{rz} f(z) \rightarrow \infty$, amint $z \rightarrow \infty$. □

A tétel egyik fontos következménye, hogy ha a Z_1, Z_2, \dots egyedi károk Pareto eloszlást követnek, akkor a csődvalószínűség nem közelíthető a Cramér–Lundberg approximáció segítségével, hiszen nincsen Lundberg-kitevő.

2.15. Állítás. *Ha Z Pareto-eloszlást követ $\alpha, \lambda > 0$ paraméterekkel, akkor az $\ln(1 + Z/\lambda)$ változó exponenciális eloszlású α paraméterrel.*

Bizonyítás. Nyilvánvaló, hogy $\ln(1 + Z/\lambda) \geq 0$, azaz a transzformált változó eloszlásfüggvénye 0 a negatív félegyenesen. Továbbá, tetszőleges $y \geq 0$ esetén

$$P\left(\ln\left[1 + \frac{Z}{\lambda}\right] \leq y\right) = P(Z \leq \lambda(e^y - 1)) = 1 - \left(\frac{\lambda}{\lambda + \lambda(e^y - 1)}\right)^\alpha = 1 - e^{-\alpha y}.$$

Ez pedig pontosan az exponenciális eloszlás eloszlásfüggvénye. □

Legyen $F(z)$, $z \in \mathbb{R}$, tetszőleges eloszlásfüggvény, legyen Z_1, \dots, Z_n független és azonos eloszlású közös F eloszlásfüggvénnyel, továbbá legyen

$$M_n = \max_{1 \leq k \leq n} Z_k.$$

Ekkor a változók összegére

$$P(Z_1 + \dots + Z_n > z) = 1 - P(Z_1 + \dots + Z_n \leq z) = 1 - F^{*n}(z), \quad z \in \mathbb{R}.$$

A változók függetlenségét alkalmazva a maximum eloszlása

$$\begin{aligned} P(M_n > z) &= \sum_{k=1}^n P(\text{a } Z_1, \dots, Z_n \text{ változók közül pontosan } k \text{ darab nagyobb, mint } z) \\ &= \sum_{k=1}^n \binom{n}{k} P(Z_1 > z, \dots, Z_k > z, Z_{k+1} \leq z, \dots, Z_n \leq z) \\ &= \sum_{k=1}^n \binom{n}{k} [1 - F(z)]^k F^{n-k}(z) \\ &\leq n[1 - F(z)] F^{n-1}(z) + C[1 - F(z)]^2, \end{aligned}$$

ahol $C > 0$ olyan valós szám, mely függ n értékétől, de z -től már nem. Tegyük fel, hogy $F(z) < 1$ minden $z \geq 0$ esetén. Mivel $z \rightarrow \infty$ mellett $F(z) \rightarrow 1$ és $1 - F(z) \rightarrow 0$, kapjuk, hogy

$$\lim_{z \rightarrow \infty} \frac{P(M_n > z)}{n[1 - F(z)]} = 1.$$

2.16. Definíció. Tegyük fel, hogy az $F(z)$, $z \in \mathbb{R}$, eloszlásfüggvényre $F(0) = 0$, és $F(z) < 1$, ha $z > 0$. Az eloszlásfüggvény **szubexponenciális**, ha tetszőleges $n \geq 2$ egész esetén

$$\lim_{z \rightarrow \infty} \frac{1 - F^{*n}(z)}{1 - F(z)} = n.$$

Ha az F eloszlásfüggvény szubexponenciális, akkor a fenti gondolatmenet szerint

$$P(Z_1 + \dots + Z_n > z) = 1 - F^{*n}(z) \sim n[1 - F(z)] \sim P(M_n > z), \quad z \rightarrow \infty.$$

Tehát, ha z elég nagy, akkor

$$P(Z_1 + \dots + Z_n > z) \approx P(M_n > z).$$

Ez azt jelenti, hogy az összeg eloszlását alapvetően a legnagyobb tag határozza meg, és mellette a többi tag nagy valószínűséggel elhanyagolható. A következő állításban megmutatjuk, hogy ugyanez véletlen tagszám esetén is teljesül.

2.17. Állítás. Legyen $Z_1, Z_2, \dots \sim F$ független véletlen változó, ahol $F(z)$, $z \in \mathbb{R}$, szubexponenciális eloszlásfüggvény. Legyen továbbá N a sorozattól független nemnegatív egész értékű változó, és tegyük fel, hogy valamely $\varepsilon > 0$ mellett

$$\sum_{k=0}^{\infty} (1+\varepsilon)^k P(N=k) < \infty.$$

Ekkor az

$$S := Z_1 + \dots + Z_N, \quad M := \max(Z_1, \dots, Z_N),$$

változókra teljesül, hogy

$$\frac{P(S > z)}{1 - F(z)} \rightarrow E(N), \quad \frac{P(S > z)}{P(M > z)} \rightarrow 1, \quad z \rightarrow \infty.$$

A korábbiakban már láttuk, hogy Pareto-eloszlás esetén a momentumgeneráló függvény nem létezik sehol sem a pozitív félegyenesen. Ennek az az oka, hogy tetszőleges $r > 0$ esetén $e^{rz}[1 - F(z)] \rightarrow \infty$, amint $z \rightarrow \infty$. Ugyanis, ha a momentumgeneráló függvény létezne bármely $r > 0$ pontban, akkor az 1.31. Következmény (ii) pontja szerint erre az értékre $e^{rz}[1 - F(z)] \rightarrow 0$, $z \rightarrow \infty$, teljesülne. Az ilyen tulajdonságú eloszlásokat nehézfarkú eloszlásoknak nevezzük.

2.18. Definíció. Legyen $F(z)$, $z \in \mathbb{R}$, egy nemnegatív értékű változó eloszlásfüggvénye. Az eloszlásfüggvény **nehézfarkú**, ha tetszőleges $r > 0$ esetén

$$e^{rz}[1 - F(z)] \rightarrow \infty, \quad z \rightarrow \infty.$$

2.19. Állítás. (i) Ha egy eloszlásfüggvény nehézfarkú, akkor szubexponenciális.

(ii) Ha az F eloszlásfüggvényre

$$\lim_{z \rightarrow \infty} \frac{1 - F^{*2}(z)}{1 - F(z)} = 2,$$

akkor F szubexponenciális.

2.20. Tétel. Legyen N nemnegatív egész értékű változó, legyen $p_k = P(N=k)$, $k=0,1,\dots$, és tegyük fel, hogy valamely $\varepsilon > 0$ esetén

$$g_N(1+\varepsilon) = \sum_{k=0}^{\infty} p_k(1+\varepsilon)^k < \infty.$$

Legyen $G(z)$, $z \in \mathbb{R}$, tetszőleges eloszlásfüggvény, melyre $G(0) = 0$, és legyen

$$H(z) = \sum_{k=0}^{\infty} p_k G^{*k}(z), \quad z \in \mathbb{R}.$$

(i) Ha G szubexponenciális eloszlásfüggvény, akkor

$$\lim_{z \rightarrow \infty} \frac{1 - H(z)}{1 - G(z)} = E(N) \quad (*).$$

(ii) Ha $(*)$ teljesül, és valamely $k \geq 2$ esetén $p_k > 0$, akkor G szubexponenciális.

(iii) Ha G szubexponenciális, és valamely $k \geq 1$ esetén $p_k > 0$, akkor H is szubexponenciális eloszlásfüggvény.

Bizonyítás (2.17. Állítás). Ha $H(z)$, $z \in \mathbb{R}$, jelöli az S változó eloszlásfüggvényét, akkor a teljes valószínűség tételével

$$\begin{aligned} H(z) &= P(S \leq z) = \sum_{k=0}^{\infty} P(Z_1 + \dots + Z_N \leq z \mid N = k) P(N = k) \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} P(Z_1 + \dots + Z_k \leq z) P(N = k) = \sum_{k=0}^{\infty} F^{*k}(z) P(N = k). \end{aligned}$$

Mivel most F szubexponenciális eloszlásfüggvény, a 2.20. Tétel (i) pontjából következik, hogy

$$\lim_{z \rightarrow \infty} \frac{1 - H(z)}{1 - F(z)} = E(N).$$

A másik állításért vegyük észre, hogy a változók függetlenségét alkalmazva

$$\begin{aligned} P(M > z) &= \sum_{k=0}^{\infty} P\left(Z_{k+1} > z, \max_{1 \leq j \leq k} Z_j \leq z, N > k\right) \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} P(Z_{k+1} > z) P\left(\max_{1 \leq j \leq k} Z_j \leq z\right) P(N > k) \\ &= P(Z_1 > z) \sum_{k=0}^{\infty} P(Z_1 \leq z)^k P(N > k). \end{aligned}$$

Ekkor a monoton konvergenciatételt és az 1.31. Következmény (i) pontját alkalmazva

$$\frac{P(M > z)}{P(Z > z)} = \sum_{k=0}^{\infty} P(Z_1 \leq z)^k P(N > k) \rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} 1 \cdot P(N > k) = E(N), \quad z \rightarrow \infty.$$

A jelen állítás már igazolt részéből

$$\frac{P(S > z)}{P(M > z)} = \frac{P(S > z)}{P(Z > z)} \frac{P(Z > z)}{P(M > z)} \rightarrow E(N) \frac{1}{E(N)}, \quad z \rightarrow \infty,$$

ami pontosan a bizonyítandó konvergencia. □

2.21. Tétel (A csődvalószínűség aszimptotikus viselkedése). *Legyen $F(z)$, $z \in \mathbb{R}$, a kárnagyságok közös eloszlásfüggvénye, tegyük fel, hogy $\lambda\mu < c$, és tekintsük az*

$$F_0(x) = \frac{1}{\mu} \int_0^x [1 - F(z)] dz, \quad x \geq 0.$$

$F_0(x) = 0$, $x < 0$, eloszlásfüggvény. Ekkor az alábbiak ekvivalensek.

- (i) $F_0(x)$, $x \in \mathbb{R}$, szubexponenciális eloszlásfüggvény.
- (ii) A $\Psi(u)$, $u \geq 0$, csődvalószínűségre

$$\lim_{u \rightarrow \infty} \frac{\Psi(u)}{1 - F_0(u)} = \frac{\lambda\mu}{c - \lambda\mu}.$$

Jegyezzük meg, hogy ha F_0 nehézfarkú eloszlásfüggvény, akkor tetszőleges $r > 0$ mellett

$$e^{ru}\Psi(u) \sim \frac{\lambda\mu}{c - \lambda\mu} e^{ru} [1 - F_0(u)] \rightarrow \infty, \quad u \rightarrow \infty,$$

tehát a Cramér–Lundberg approximációval szemben most a csődvalószínűség exponenciálisnál lassabb rendben cseng le.

Bizonyítás. A $\lambda\mu < c$ feltétel miatt a $\Phi(u)$, $u \geq 0$, függvényre vonatkozó integrálegyenletből

$$\Phi(u) = 1 - \frac{\lambda\mu}{c} + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Phi(u-z) [1 - F(z)] dz, \quad u \geq 0.$$

Vezessük be az $\alpha = \lambda\mu/c < 1$ értéket. Megmutatjuk, hogy ekkor

$$\Phi(u) = (1 - \alpha) \sum_{k=0}^{\infty} \alpha^k F_0^{(*k)}(u), \quad u \geq 0.$$

Jelölje $\Phi_1(u)$ a fenti kifejezés jobb oldalát, és vegyük észre, hogy a F_0 függvény definíciója szerint

$$[1 - F(u)] du = \mu dF_0(u).$$

A Φ_1 függvényt az integrálegyenlet bal oldalába helyettesítve és a monoton konvergen-

ciatételt alkalmazva

$$\begin{aligned}
 & 1 - \frac{\lambda\mu}{c} + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Phi_1(u-z)[1-F(z)] dz \\
 &= (1-\alpha) + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \left[(1-\alpha) \sum_{k=0}^{\infty} \alpha^k F_0^{*k}(u-z) \right] \mu dF_0(z) \\
 &= (1-\alpha) + \alpha(1-\alpha) \int_0^u \lim_{K \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^K \alpha^k F_0^{*k}(u-z) dF_0(z) \\
 &= (1-\alpha) + \alpha(1-\alpha) \lim_{K \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^K \alpha^k \int_0^u F_0^{*k}(u-z) dF_0(z) \\
 &= (1-\alpha) + \alpha(1-\alpha) \sum_{k=0}^{\infty} \alpha^k F_0^{*(k+1)}(u) \\
 &= (1-\alpha) \left[1 + \sum_{k=1}^{\infty} \alpha^k F_0^{*k}(u) \right] = \Phi_1(u).
 \end{aligned}$$

Tehát a Φ_1 függvény kielégíti a Φ függvényre vonatkozó integrálegyenletet. Itt ugyan nem részletezzük, de analízisbeli eszközökkel megmutatható, hogy bizonyos függvények között az egyenlet megoldása egyértelmű, amiből kapjuk, hogy $\Phi(u) = \Phi_1(u)$, $u \geq 0$.

Legyen N egy olyan változó, melynek eloszlása

$$p_k = P(N = k) = (1-\alpha)\alpha^k, \quad k = 0, 1, \dots$$

Ekkor N momentumgeneráló függvénye

$$g_N(1+\varepsilon) = \sum_{k=0}^{\infty} (1+\varepsilon)^k p_k = (1-\alpha) \sum_{k=0}^{\infty} [\alpha(1+\varepsilon)]^k < \infty,$$

ha $\alpha(1+\varepsilon) < 1$, ami teljesül, ha $\varepsilon < 1/\alpha - 1$. Továbbá, az N változó várható értéke

$$\begin{aligned}
 E(N) &= \sum_{k=0}^{\infty} k p_k = \sum_{k=0}^{\infty} k(1-\alpha)\alpha^k = (1-\alpha) \left[\sum_{k=0}^{\infty} (k+1)\alpha^k - \sum_{k=0}^{\infty} \alpha^k \right] \\
 &= (1-\alpha) \left[\left(\frac{1}{1-\alpha} \right)' - \frac{1}{1-\alpha} \right] = \frac{\alpha}{1-\alpha} = \frac{\lambda\mu}{c-\lambda\mu}.
 \end{aligned}$$

Vegyük észre, hogy a 2.20. Tételben ha $G = F_0$, akkor

$$H(z) = (1-\alpha) \sum_{k=0}^{\infty} \alpha^k F_0^{*k}(z), \quad z \in \mathbb{R}.$$

Mivel most $p_k > 0$ minden k nemnegatív egész esetén, a bizonyítandó állítás következik a 2.20. Tétel (i) és (ii) pontjából. \square

A következő állítás segítséget nyújt a szubexponenciális tulajdonság leellenőrzéséhez.

2.22. Állítás. *Tekintsük az előző tételben bevezetett jelöléseket. Ha az alábbi feltételek közül valamelyik teljesül, akkor $F_0(x)$, $x \in \mathbb{R}$, szubexponenciális eloszlásfüggvény.*

- Az F eloszlásfüggvényre

$$\limsup_{x \rightarrow \infty} \frac{1 - F(x)}{1 - F(2x)} < \infty.$$

- Az F eloszlásfüggvénynek létezik f sűrűségfüggvénye, és

$$\limsup_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{1 - F(x)} < \infty.$$

2.23. Példa. Ha Z Pareto eloszlást követ $\alpha > 1$ és $\lambda' > 0$ paraméterrel, akkor várható értéke $\mu = E(Z) = \lambda' / (\alpha - 1)$, valamint integrálással

$$F_0(x) = \frac{1}{\mu} \int_0^x [1 - F(z)] dz = 1 - \left[\frac{\lambda'}{\lambda' + x} \right]^{\alpha-1}, \quad x \geq 0.$$

Jegyezzük meg, hogy F_0 az $\alpha - 1$ és λ' paraméteres Pareto eloszlás eloszlásfüggvénye, ami nehézfarkú eloszlás, tehát szubexponenciális. (A szubexponenciális tulajdonság a 2.22. Állítás segítségével is belátható.) Ekkor

$$\Psi(u) \sim \frac{\lambda\mu}{c - \lambda\mu} \left(\frac{\lambda'}{\lambda' + u} \right)^{\alpha-1}, \quad u \rightarrow \infty,$$

tehát a csődvalószínűség polinomiális rendben cseng le.

2.5. A Lundberg-kitevő becslése

A 2.11. Tétel garantálja, hogy bizonyos könnyen ellenőrizhető elméleti feltételek mellett létezik az R Lundberg-kitevő. A nehézség az, hogy a valóságban nem ismerjük λ pontos értékét és a Z káreloszlás momentumgeneráló függvényét, és emiatt R értékét nem tudjuk elméleti úton meghatározni. Rögzített $T > 0$ mellett legyen

$$G_T(r) = \frac{1}{N_T} \sum_{k=1}^{N_T} e^{rZ_k} - 1 - \frac{cr}{N_T/T}, \quad r \in \mathbb{R},$$

és

$$g(r) = h(r) - \frac{cr}{\lambda} = M(r) - 1 - \frac{cr}{\lambda} = E(e^{rZ}) - 1 - \frac{cr}{\lambda}.$$

Vegyük észre, hogy G_T csak az $\{N_T > 0\}$ eseményen van definiálva, de $T \rightarrow \infty$ esetén a nagy számok erős törvénye miatt $N_T/T \rightarrow \lambda$. Ekkor

$$P(\text{létezik } T \geq 0, \text{ hogy } N_T > 0) = 1,$$

vagyis 1 valószínűséggel teljesül, hogy ha T elég nagy, akkor G_T létezik. Emellett

$$G_T(r) \rightarrow g(r), \quad T \rightarrow \infty, \quad \text{m.b.},$$

továbbá

$$G'_T(r) = \frac{1}{N_T} \sum_{k=1}^{N_T} Z_k e^{rZ_k} - \frac{c}{N_T/T} \rightarrow E(Ze^{rZ}) - \frac{c}{\lambda} = g'(r), \quad T \rightarrow \infty \quad \text{m.b.}$$

minden olyan r pontban, ahol az M momentumgeneráló függvény illetve annak deriváltja létezik. Tehát G_T és G'_T egy pontonként erősen konzisztens becslése a g illetve a g' függvénynek.

Vegyük észre, hogy G_T konvex függvények (véletlen tagszámú) összegeként van definiálva, tehát maga is konvex. Emellett

$$G'_T(0) \rightarrow g'(0) = \mu - \frac{c}{\lambda} < 0, \quad T \rightarrow \infty.$$

Mivel $G_T(0) = 0$, és tetszőlegesen rögzített $T > 0$ esetén $G_T(r) \rightarrow \infty$ amint $r \rightarrow \infty$, kapjuk, hogy ha T elég nagy, akkor a $G_T(r) = 0$ egyenletnek pontosan egy pozitív $r = R_T$ gyöke van. A célunk azt megmutatni, hogy R_T jó becslése a Lundberg-kitevőnek.

2.24. Tétel. *Tegyük fel, hogy $c > \lambda\mu$ és $P(Z = 0) < 1$, továbbá tegyük fel, hogy létezik az R Lundberg-kitevő, tehát a $h(r)/r = c/\lambda$ egyenletnek van pozitív megoldása.*

- (i) *Ha $h(r)$ véges az R valamely valamely környezetében, akkor a $G_T(r) = 0$ egyenletnek 1-hez tartó valószínűséggel pontosan egy pozitív R_T megoldása van, továbbá*

$$R_T \rightarrow R, \quad T \rightarrow \infty, \quad \text{m.b.}$$

- (ii) *Ha $h(2R) < \infty$, akkor*

$$\sqrt{T}(R_T - R) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \sigma^2), \quad T \rightarrow \infty, \quad \text{ahol} \quad \sigma^2 = \frac{g(2R)}{\lambda(g'(R))^2}.$$

A tétel (i) pontja azt állítja, hogy R_T aszimptotikusan jól definiált és erősen konzisztens becslése a Lundberg-kitevőnek. A (ii) segítségével konfidencia intervallumot szerkeszthetünk az R értékre. Legyen ugyanis $0 < \alpha < 1$ tetszőleges, továbbá legyen $x_\alpha \in \mathbb{R}$ az az egyértelmű érték, melyre

$$P(N(0,1) \leq x_\alpha) = 1 - \frac{\alpha}{2}.$$

Ekkor

$$\begin{aligned} P\left(R_T - \frac{x_\alpha \sigma}{\sqrt{T}} \leq R \leq R_T + \frac{x_\alpha \sigma}{\sqrt{T}}\right) &= P\left(-x_\alpha \sigma \leq \sqrt{T}(R_T - R) \leq x_\alpha \sigma\right) \\ &\rightarrow P\left(-x_\alpha \sigma \leq N(0, \sigma^2) \leq x_\alpha \sigma\right) = P\left(-x_\alpha \leq N(0,1) \leq x_\alpha\right) = 1 - \alpha, \end{aligned}$$

tehát

$$\left[R_T - \frac{x_\alpha \sigma}{\sqrt{T}}, R_T + \frac{x_\alpha \sigma}{\sqrt{T}} \right]$$

egy aszimptotikusan $1 - \alpha$ megbízhatóságú konfidencia intervallum az R Lundberg-kitevőre. ■

Bizonyítás. (i) Az állítás első részét már bizonyítottuk. Mivel g konvex, továbbá 0 és R a két zéróhelye, a függvény monoton nő az R valamely környezetében. Legyen $\varepsilon > 0$ tetszőleges olyan érték, melyre g monoton nő az $(R-\varepsilon, R+\varepsilon)$ intervallumon. Mivel most $g(R) = 0$, és G_T konvergál a g függvényhez, kapjuk, hogy

$$G_T(R-\varepsilon) \rightarrow g(R-\varepsilon) < 0 \quad G_T(R+\varepsilon) \rightarrow g(R+\varepsilon) > 0, \quad T \rightarrow \infty.$$

Ebből azonnal jön, hogy ha T elég nagy, akkor a G_T függvény R_T gyöke az $(R-\varepsilon, R+\varepsilon)$ intervallumba esik. Mivel ε tetszőlegesen kicsi pozitív érték volt, kapjuk, hogy $R_T \rightarrow R$ majdnem biztosan.

(ii) A G_T függvény létezik és konvex, és emiatt deriválható az R pont elegendően kicsi környezetében. A Lagrange-tétel értelmében ekkor létezik egy \tilde{R}_T érték R és R_T között, melyre

$$\frac{G_T(R_T) - G_T(R)}{R_T - R} = G'_T(\tilde{R}_T).$$

Nyilván $G_T(R_T) = 0$ és $\tilde{R}_T \rightarrow R$, továbbá megmutatható, hogy G'_T konvergál a g' függvényhez azokban a pontokban, ahol g létezik. Ekkor g folytonossága miatt

$$\frac{G_T(R)}{R_T - R} = -G_T(\tilde{R}_T) = -g(\tilde{R}_T) + [g(\tilde{R}_T) - G_T(\tilde{R}_T)] \rightarrow -g'(R) + 0,$$

tehát

$$R_T - R \sim -\frac{G_T(R)}{g'(R)}, \quad T \rightarrow \infty, \quad \text{m.b.}$$

A továbbiakban meghatározzuk $G_T(R)$ határeloszlását. Vegyük észre, hogy a

$$\sqrt{T}G_T(R) = \sqrt{\frac{T}{N_T}} \frac{1}{\sqrt{N_T}} \sum_{k=1}^{N_T} \left[\left(e^{RX_k} - 1 - h(R) \right) - cR \left(X_k - \frac{1}{\lambda} \right) \right] - cR \frac{T - Y_{N_T}}{\sqrt{N_T}} \sqrt{\frac{T}{N_T}},$$

formulában a nagy számok erős törvénye miatt $N_T/T \rightarrow \lambda$ amint $T \rightarrow \infty$. Legyen $\varepsilon, \delta > 0$ tetszőleges érték. A Markov-egyenlőséget és az inspection paradox eredményét felhasználva

$$P\left(T - Y_{N_T} > \frac{1}{\delta}\right) \leq \frac{E(T - Y_{N_T})}{1/\delta} \rightarrow \frac{\delta E(X^2)}{2E(X)} = \frac{\delta}{\lambda}, \quad T \rightarrow \infty.$$

Ekkor a valószínűség szubadditív tulajdonsága miatt

$$\begin{aligned} P\left(\frac{T - Y_{N_T}}{\sqrt{N_T}} > \varepsilon\right) &\leq P\left(\left\{T - Y_{N_T} > \frac{1}{\delta}\right\} \cup \left\{\frac{1}{\sqrt{N_T}} > \delta\varepsilon\right\}\right) \\ &\leq P(T - Y_{N_T} > 1/\delta) + P(N_T < (\delta\varepsilon)^2) \rightarrow \delta/\lambda. \end{aligned}$$

Mivel $\delta > 0$ tetszőlegesen kicsi érték lehet, kapjuk, hogy

$$P\left(\frac{T - Y_{N_T}}{\sqrt{N_T}} > \varepsilon\right) \rightarrow 0, \quad T \rightarrow \infty,$$

azaz $(T - Y_{N_T})/\sqrt{N_T}$ sztochasztikusan konvergál nullához. Ebből azonnal jön, hogy

$$cr \frac{T - Y_{N_T}}{\sqrt{N_T}} \sqrt{\frac{T}{N_T}} \xrightarrow{P} cr \cdot 0 \cdot \sqrt{\frac{1}{\lambda}} = 0, \quad T \rightarrow \infty.$$

A $\sqrt{T}G_T(R)$ változóra adott formulában az összeg tagjai független és azonos eloszlású változók, melyek közös várható értéke 0. Mivel a Z_k kárnagyság rendre független az X_k exponenciális változótól, kapjuk, hogy a tagok közös szórásnégyzete

$$\begin{aligned} D^2 \left[\left(e^{RZ} - 1 - h(R) \right) - cr \left(X - \frac{1}{\lambda} \right) \right] &= E \left(e^{RZ} - 1 - h(R) \right)^2 + (cR)^2 D^2(X) \\ &= E e^{2RZ} - 2[1 + h(R)] E e^{RZ} + [1 + h(R)]^2 + (cR)^2 / \lambda^2 \\ &= [h(2R) + 1] - 2[1 + h(R)][1 + h(R)] + [1 + h(R)]^2 + h^2(R) \\ &= h(2R) - 2h(R) = h(2R) - 2cR/\lambda = g(2R). \end{aligned}$$

Ekkor a Lévy-féle centrális határeloszlás-tétel szerint

$$\sqrt{T}G_T(R) \xrightarrow{\mathcal{D}} \frac{1}{\sqrt{\lambda}} N(0, g(2R)) - 0 = N\left(0, \frac{g(2R)}{\lambda}\right).$$

Ebből azonnal jön, hogy

$$\sqrt{T}(R_T - R) \sim -\sqrt{T} \frac{G_T(R)}{g'(R)} \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \sigma^2), \quad T \rightarrow \infty,$$

majdnem biztosan. Ezzel az állítást bebizonyítottuk. \square

Természetesen a Lundberg-kitevőt azért akartuk megbecsülni, hogy ennek segítségével kapjunk egy közelítést a csőd valószínűségére. Legyen

$$\Psi_T(u) = \frac{cT - S_T}{N_T G'_T(R_T)} e^{-R_T u} = C_T e^{-R_T u}.$$

Ekkor tetszőlegesen rögzített $u \geq 0$ mellett

$$\Psi_T(u) = \frac{c - S_T/T}{(N_T/T)G'_T(R_T)} e^{R_T u} \rightarrow \frac{c - \lambda\mu}{\lambda g'(R)} e^{-Ru}, \quad T \rightarrow \infty, \quad \text{m.b.,}$$

és a Cramér–Lundberg approximációs tétel szerint a jobb oldal aszimptotikusan egyenlő a $\Psi(u)$ csődvalószínűséggel, amint $u \rightarrow \infty$. Ezen észrevételnél kicsivel többet állít a következő tétel.

2.25. Tétel. *Tegyük fel, hogy létezik a Lundberg-kitevő és $h(2R)$ véges, továbbá legyen $u = u(T) \rightarrow \infty$ olyan módon, hogy $u/\sqrt{T} \rightarrow \tilde{u} \in \mathbb{R}$. Ekkor*

$$\ln \frac{\Psi_T(u)}{\Psi(u)} \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, (\tilde{u}\sigma)^2), \quad T \rightarrow \infty.$$

2.6. A csőd súlyosságának elemzése

Ebben a fejezetben nem csupán azt vizsgáljuk, hogy mekkora valószínűséggel megy csődbe a biztosító, hanem azt is, hogy a csőd pillanatában mekkora az U_t rizikófolyamat értéke. Legyen

$$T_u = \inf\{t \geq 0 : U_t < 0\} \in (0, \infty]$$

a csőd időpontja, ha a biztosító $u \geq 0$ kezdőtőkével indul. Célunk a

$$\Psi(u, y) = P(T_u < \infty, U_{T_u} \geq -y), \quad u, y \geq 0,$$

valószínűség vizsgálata. A fejezetben végig feltesszük, hogy $c > \lambda\mu$.

2.26. Tétel. *A $\Psi(u, y)$ függvény kielégíti a*

$$\Psi(u, y) = \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Psi(u-z, y)(1-F(z)) dz + \frac{\lambda}{c} \int_u^{u+y} (1-F(z)) dz, \quad u, y \geq 0.$$

integrálegyenletet.

Vegyük észre, hogy a definícióból $\Psi(u, y) \rightarrow \Psi(u)$ monoton növekedve, amint $y \rightarrow \infty$. Ekkor a monoton Lebesgue lemmát alkalmazva a 2.26. Tétel egyenletére $y \rightarrow \infty$ mellett kapjuk, hogy

$$\Psi(u) = \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Psi(u-z)(1-F(z)) dz + \frac{\lambda}{c} \int_u^\infty (1-F(z)) dz, \quad u \geq 0.$$

Ez pontosan a $\Psi(u)$ csődvalószínűsége korábban levezetett egyenlet.

Bizonyítás. Jelölje X_1 az első káresemény időpontját és Z_1 az első kár nagyságát. A függetlenség miatt a két változó együttes eloszlásfüggvénye

$$H(z, x) = P(Z_1 \leq z, X_1 \leq x) = F(z)(1 - e^{-\lambda x}), \quad x, z \geq 0.$$

Jelölje továbbá $A_t(u, y)$ azt az eseményt, hogy a biztosító csődbe megy, ha a $t \geq 0$ időpontban $u \geq 0$ tőkéje van, és a csőd pillanatában a rizikófolyamat értéke nem kisebb, mint $-y$, ahol $y \geq 0$. Ekkor a teljes valószínűség tételével

$$\begin{aligned} \Psi(u, y) &= P(A_0(u, y)) = P(A_{X_1}(u + cX_1 - Z_1, y)) \\ &= \int_{[0, \infty) \times [0, \infty)} P(A_{X_1}(u + cX_1 - Z_1, y) \mid X_1 = x, Z_1 = z) H(dz, dx) \\ &= \int_0^\infty \int_{[0, \infty)} \Psi(u + cx - z, y) dF(z) dG(x) \\ &= \int_0^\infty \lambda e^{-\lambda x} \left[\int_{[0, u+cx]} \Psi(u + cx - z, y) dF(z) + \int_{u+cx}^{u+cx+y} 1 dF(z) + \int_{u+cx+y}^\infty 0 dF(z) \right] dx. \end{aligned}$$

Ebből $s = u + cx$ helyettesítés után

$$\Psi(u, y) = \int_u^\infty \frac{\lambda}{c} e^{\lambda u/c} e^{-\lambda s/c} \left[\int_{[0,s]} \Psi(s-z, y) dF(z) + \int_s^{s+y} 1 dF(z) \right] ds$$

Ezen egyenlet segítségével megmutatható, hogy tetszőleges rögzített y esetén $\Psi(u, y)$ abszolút folytonos az u változóban. A függvény u szerint deriváltja

$$\begin{aligned} \Psi'(u, y) &= -\frac{\lambda}{c} e^{\lambda u/c} e^{-\lambda u/c} \left[\int_{[0,u]} \Psi(u-z, y) dF(z) + \int_u^{u+y} 1 dF(z) \right] \\ &\quad + \int_u^\infty \frac{\lambda}{c} \left[\frac{\lambda}{c} e^{\lambda u/c} \right] e^{-\lambda s/c} \left[\int_{[0,s]} \Psi(s-z, y) dF(z) + \int_s^{s+y} 1 dF(z) \right] ds \\ &= \frac{\lambda}{c} \int_{[0,u]} \Psi(u-z, y) d[1-F(z)] - \frac{\lambda}{c} \int_u^{u+y} 1 dF(z) + \frac{\lambda}{c} \Psi(u, y). \end{aligned}$$

A deriváltban parciális integrálással

$$\begin{aligned} \int_{[0,u]} \Psi(u-z, y) d[1-F(z)] &= \int_0^u \Psi(u-z, y) d[1-F(z)] - \Psi(u-0, y)F(0) \\ &= \left[\Psi(u-u, y)[1-F(u)] - \Psi(u-0, y)[1-F(0)] - \int_0^u [1-F(z)] \Psi(u-dz, y) \right] \\ &\quad - \Psi(u, y)F(0) \\ &= \Psi(0, y)[1-F(u)] - \Psi(u, y) + \int_0^u [1-F(z)] \Psi'(u-z, y) dz. \end{aligned}$$

Jegyezzük meg, hogy a deriváltban kiesik a $\Psi(u, y)$ tag. Innen azonnal jön, hogy

$$\begin{aligned} \Psi(u, y) - \Psi(0, y) &= \int_0^u \Psi'(v, y) dv = \frac{\lambda}{c} \Psi(0, y) \int_0^u [1-F(v)] dv \\ &\quad + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \int_0^v [1-F(z)] \Psi'(v-z, y) dz dv - \frac{\lambda}{c} \int_0^u \int_v^{v+y} 1 dF(z) dv. \end{aligned}$$

Az integrálok felcserélésével kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} \int_0^u \int_0^v [1-F(z)] \Psi'(v-z, y) dz dv &= \int_0^u \int_z^u [1-F(z)] \Psi'(v-z, y) dv dz \\ &= \int_0^u [1-F(z)] [\Psi(u-z, y) - \Psi(0, y)] dz, \end{aligned}$$

amiből

$$\Psi(u, y) = \Psi(0, y) + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Psi(u-z, y) [1-F(z)] dz - \frac{\lambda}{c} \int_0^u \int_v^{v+y} 1 dF(z) dv.$$

Mivel $u \rightarrow \infty$ esetén az $A_0(u, y)$ események szűkülő rendszert alkotnak, a

$$\Psi(\infty, y) = \lim_{u \rightarrow \infty} \Psi(u, y) = \lim_{u \rightarrow \infty} P(A_0(u, y)) \in [0, 1]$$

határérték létezik. Továbbá, megmutatható, hogy ha $c > \lambda\mu$, akkor $\Psi(\infty, y) = 0$ tetszőleges $y \geq 0$ mellett. Ha most $u \rightarrow \infty$, akkor a monoton Lebesgue tétel miatt

$$\begin{aligned}\Psi(\infty, y) &= \Psi(0, y) + \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty \Psi(\infty, y) [1 - F(z)] dz - \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty \int_v^{v+y} 1 dF(z) dv \\ &= \Psi(0, y) + \frac{\lambda}{c} \Psi(\infty, y) \mu - \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty \int_v^{v+y} 1 dF(z) dv,\end{aligned}$$

vagyis

$$\begin{aligned}\Psi(0, y) &= \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty \int_v^{v+y} 1 dF(z) dv = \frac{\lambda}{c} \int_0^\infty [F(v+y) - F(v)] dv \\ &= \frac{\lambda}{c} \left[\int_0^\infty [1 - F(s)] ds - \int_y^\infty [1 - F(s)] ds \right] = \frac{\lambda}{c} \int_0^y [1 - F(s)] ds.\end{aligned}$$

Hasonló módszerrel

$$\int_0^u \int_v^{v+y} 1 dF(z) dv = \int_0^u [F(v+y) - F(v)] dv = \int_0^u [1 - F(s)] ds - \int_y^{u+y} [1 - F(s)] ds.$$

Visszahelyettesítés után

$$\begin{aligned}\Psi(u, y) &= \Psi(0, y) + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Psi(u-z, y) [1 - F(z)] dz - \frac{\lambda}{c} \int_0^u \int_v^{v+y} 1 dF(z) dv \\ &= \frac{\lambda}{c} \int_0^y [1 - F(z)] dz + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Psi(u-z, y) [1 - F(z)] dz \\ &\quad - \frac{\lambda}{c} \left[\int_0^u [1 - F(z)] dz - \int_y^{u+y} [1 - F(z)] dz \right] \\ &= \frac{\lambda}{c} \int_u^{u+y} [1 - F(z)] dz + \frac{\lambda}{c} \int_0^u \Psi(u-z, y) [1 - F(z)] dz,\end{aligned}$$

ami pontosan a bizonyítandó. □

A fentiekben a következő állítást is bebizonyítottuk.

2.27. Állítás. *Ha $c > \lambda\mu$, akkor*

$$\Psi(0, y) = \frac{\lambda}{c} \int_0^y [1 - F(z)] dz.$$

Speciálisan, $y = \infty$ mellett visszkapjuk az ismert $\Psi(0) = \Psi(0, \infty) = \lambda\mu/c$ egyenlőséget.

A következő tétel azt állítja, hogy ha létezik az R Lundberg-kitevő, akkor a $\Psi(u, y)$ függvény exponenciális rendben cseng le, amint $u \rightarrow \infty$.

2.28. Tétel. Legyen $c > \lambda\mu$. Tegyük fel, hogy a

$$\frac{c}{\lambda} = \frac{h(r)}{r}$$

egyenletnek létezik pozitív R megoldása, továbbá tegyük fel, hogy a h függvény véges az R pont valamely környezetében. Ekkor

$$\lim_{u \rightarrow \infty} e^{Ru} \Psi(u, y) = C_3(y) = \frac{\lambda R \int_0^\infty e^{Ru} \int_u^{u+y} [1 - F(z)] dz du}{\lambda h'(R) - c},$$

tehát $\Psi(u, y) \sim C_3(y)e^{-Ru}$, $u \rightarrow \infty$.

A tétel bizonyítása hasonlóan megy, mint a Cramér–Lundberg approximáció levezetése.

2.29. Példa. Legyenek az egyedi károk exponenciális eloszlásúak $1/\mu$ paraméterrel. A korábbi példák szerint ekkor

$$F(z) = 1 - e^{-z/\mu}, \quad z \geq 0, \quad R = \frac{1}{\mu} - \frac{\lambda}{c}, \quad h'(R) = \mu \left(\frac{c}{\lambda\mu} \right)^2.$$

Direkt számolással

$$\begin{aligned} \int_0^\infty e^{Ru} \int_u^{u+y} [1 - F(z)] dz du &= \int_0^\infty e^{Ru} [\mu e^{-u/\mu} - \mu e^{-(u+y)/\mu}] du \\ &= \mu (1 - e^{-y/\mu}) \int_0^\infty e^{-\lambda u/c} du = \frac{c\mu}{\lambda} (1 - e^{-y/\mu}), \end{aligned}$$

amiből

$$C_3(y) = \frac{\lambda\mu}{c} (1 - e^{-y/\mu}), \quad y \geq 0.$$

Kapjuk, hogy

$$\Psi(u, y) \sim \frac{\lambda\mu}{c} (1 - e^{-y/\mu}) e^{-Ru} = (1 - e^{-y/\mu}) \Psi(u), \quad u \rightarrow \infty, \quad y \geq 0.$$

Vegyük észre, hogy valóban a korábbiaknak megfelelően $\Psi(u, \infty) = \Psi(u)$. Behelyettesítéssel könnyen ellenőrizhető, hogy az előző formula jobb oldala eleget tesz a 2.26. Tétel egyenletének, ami azt jelenti, hogy exponenciális eloszlás esetén nem csak aszimptotikus egyenlőség áll fenn, hanem

$$\Psi(u, y) = \frac{\lambda\mu}{c} e^{-Ru} (1 - e^{-y/\mu}), \quad u, y \geq 0.$$