

# Kompozit Tweedie-Pareto dağılımı: Aktüeryal Hasar Modellemesi örneği

İsmail GÜR<sup>1,2</sup> Kasırga YILDIRAK<sup>1</sup>

<sup>1</sup>Hacettepe Üniversitesi, Aktüerya Bilimleri Bölümü

<sup>2</sup>Fırat Üniversitesi, İstatistik Bölümü



# İçerik

- 1 Aktüeryal Anlamda Toplam Hasar Bileşenleri
- 2 Tweedie Dağılımı
  - Üstel Dağılım Ailesi
  - Tweedie Ailesi
  - Tweedie ve Bileşik Poisson-Gamma İlişkisi
- 3 Pareto Dağılımı
- 4 R'da Kullanılan Paketler
- 5 Kompozit Tweedie-Pareto Dağılımı
- 6 Veri Uygulaması
- 7 Dağılım sonuçları
- 8 Sonuç ve Değerlendirme
- 9 Kaynaklar

# Aktüeryal Anlamda Hasar Bileşenleri

Hasar Dağılımları 2 bileşenden oluşmaktadır.

- Hasar sayısı(frekans) $\Rightarrow N$
- Hasar tutarı(şiddeti) $\Rightarrow X$  [1]

## Bireysel Risk Modeli çerçevesinde Toplam Hasar

$$S_N = X_1 + X_2 + \dots + X_N$$

$$E(S) = \sum_{i=1}^N E(X_i)$$

$$Var(S) = \sum_{i=1}^N Var(X_i)$$

$$X_i = I_i \times B_i = \begin{cases} 0, & I_i = 0 \\ B_i, & I_i = 1 \end{cases}$$

# Kolektif Risk Modeli

## Kolektif Risk Modeli çerçevesinde Toplam Hasar

$$\mu = E(X_i)$$

$$\sigma^2 = \text{Var}(X_i)$$

$$E(S|N) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_N|N) = \mu N$$

$$\text{Var}(S|N) = \text{Var}(X_1 + X_2 + \dots + X_N|N) = \sigma^2 N$$

$$E(S_N) = E_N(E(S|N)) = E_N(\mu N) = \mu E(N)$$

$$\text{Var}(S_N) = E_N(\text{Var}(S|N)) + \text{Var}_N(E(S|N))$$

$$= E_N(\sigma^2 N) + \text{Var}_N(\mu N)$$

$$= \sigma^2 E_N(N) + \mu^2 \text{Var}(N)$$

# Tweedie Dağılımı

- Üstel Dağılım ailesinin bir üyesidir.
- Tweedie dağılımı, sıfır değerinde yığılmalı veriye sahip, diğer değerleri ise sürekli olan, Bileşik Poisson- Gamma dağılımının alternatif parametreleri elde edilmiş özel bir yapıdır [2].

Üstel dağılım ailesi, olasılık dağılımlarının kümelerinden sadece bir tanesidir ve Eşitlik 1 şeklinde özel bir yapıya sahiptir.

$$f(x; \theta, \lambda) = c(x, \lambda) \exp(\lambda(\theta x - \kappa(\theta))), \theta \in \Theta, \lambda \in \Lambda \quad (1)$$

Denklemden  $\theta$  kanonik parametre

$\lambda$  kesinlik parametresi

$\kappa$  kümülan yaratan fonksiyon

$c(x, \lambda)$  ise negatif olmayan normalleştirme parametresi olarak geçmektedir.

# Üstel Dağılım Ailesi

- Bazı ÜDA üyeleri Binom, Poisson, Gamma and Normal dağılımlarıdır.
- Eğer herhangi  $X$  rd, ÜDA yapısına sahipse, moment çıkaran fonksiyonu Eşitlik 2 gibi elde edilir.

$$m(t) = \exp(\lambda(\kappa(\theta + t/\lambda) - \kappa(\theta))) \quad (2)$$

- $m$  fonksiyonunun  $t$ 'ye göre türevlenmesi ile beklenen değer ve varyans elde edilmektedir.

$$E(X) = \kappa'(\theta) \quad V(X) = \frac{\kappa''(\theta)}{\lambda}$$

- Varyansın, ortalamanın bir fonksiyonu olduğu görülmektedir.
- Eğer ortalama  $\mu = E(X)$  and  $\tau = \kappa'$  olarak ifade edilirse, varyans fonksiyonu  $V(\mu) = (\kappa'' \circ \tau^{-1})(\mu)$  olacaktır.

# Tweedie Ailesi

- Tweedie ailesi ise, varyans fonksiyonun değişimi ile farklı yapılara evrilebilen, ÜDA ailesi üyelerinden biridir.
- Eğer varyans fonksiyonun tanım aralığı  $(0, \infty)$  ve

$$V(\mu) = \mu^p, p \in R$$

tanımlanıyorsa, ÜDA ailesi Tweedie ailesi olarak adlandırılabilir.

Tablo 1: Farklı  $p$  değerleri ile Tweedie Dağılımları

| P değerleri   | Dağılımlar              |
|---------------|-------------------------|
| $p=0$         | Normal                  |
| $p=1$         | Poisson                 |
| $p \in (1,2)$ | Compound Poisson- Gamma |
| $p=2$         | Gamma                   |
| $p=3$         | Inverse Gaussian        |

# Tweedie ve Bileşik Poisson-Gamma İlişkisi

Tweedie dağılımı,  $Tw(p, \mu, \lambda)$  olarak gösterilsin. Bu dağılım, ortalama  $\mu$  ve kesinlik parametresi  $\lambda$  olan varyans fonksiyonu ise  $p$  üsteline sahip olacaktır.

Bileşik Poisson-Gamma dağılımı ise Poisson hızına ve Gamma sıçrama büyüklüğü dağılımına sahip olan,  $CPG(\mu_N, \alpha, \tau)$  olarak gösterilsin.  $S$  rd'nin dağılımı CPG dağılıma sahip olacaktır.

$$S = \sum_{i=0}^N Y_i$$

Bu ifadede,  $Y_0 = 0$  olan ve  $N$ , Poisson dağılıma sahip,  $Y_1, Y_2, \dots$  ise bağımsız ve aynı dağılımlı Gamma dağılıma sahip olsun.

Eğer  $p \in (1, 2)$ ,  $\mu > 0$  ve  $\lambda > 0$  olması durumunda,

$$Tw(p, \mu, \lambda) = CPG\left(\frac{\lambda\mu^{2-p}}{2-p}, -\frac{p-2}{p-1}, \frac{\lambda\mu^{1-p}}{p-1}\right)$$



# Pareto Dağılımı

- Temel uçdeğer ölçüm dağılımlarından biridir.
- Hasar tutarı modellemesinde geniş yer kaplamaktadır.

Pareto Dağılımı olasılık yoğunluk fonksiyonu

$$f(x) = \frac{\alpha\theta^\alpha}{(x + \theta)^{\alpha+1}}$$

Birikimli Dağılım fonksiyonu

$$F(x) = 1 - \left(\frac{\theta}{x + \theta}\right)^\alpha$$

for  $x > 0, \alpha > 0, \theta > 0$  [3].

# Kompozit Dağılımlar

Kompozit dağılımlar aşağıdaki şekilde türetilenmektedir.

$$f(x) = \begin{cases} w \times f_1(x) & , x \leq \theta \\ (1 - w) \times f_2(x), & x > \theta \end{cases}$$

Süreklilik ve türevlenebilirlik koşulunun sağlanması gerekmektedir.

$$\int f(x) dx = 1$$

$$f_1(\theta) = f_2(\theta)$$

$$f_1'(\theta) = f_2'(\theta)$$

# Kompozit Dağılımlar

Bu kapsamda dağılımlar, kesiklendirilerek işlem yapılmaktadır.

$$f_1 * (x) = \frac{f_1(x)}{F_1(x)}$$

$$f_2 * (x) = \frac{f_2(x)}{1 - F_2(x)}$$

Ağırlık değeri

$$w = \frac{1}{1 + \varphi}$$

olarak ifade edildiğinde, birikimli dağılım fonksiyonu,

$$F(x) = \begin{cases} \frac{1}{1+\varphi} \frac{F_1(x)}{F_1(\theta)}, & x \leq \theta \\ \frac{1}{1+\varphi} \left( 1 + \varphi \frac{F_2(x) - F_2(\theta)}{1 - F_2(\theta)} \right), & x > \theta \end{cases}$$

olacaktır.

# R'da Kullanılan Paketler

## "tweedie" paketi

```
tweedie::dtweedie(y = y, power = power, mu = mu, phi = phi) [4]
```

## "actuar" paketi

```
actuar::dpareto(x, shape, scale, log = FALSE) [5]
```

## "gendist" paketi

```
gendist::dcomposite(x, spec1, arg1, spec2, arg2, initial = 1, log = FALSE) [6]
```

# Kompozit Tweedie-Pareto Dağılımı

- $f_1$  dağılımının Tweedie yapısında
- $f_2$  dağılımının Pareto yapısında

olması durumunda kullanılabilir.

## Dağılımın Kısıtı

$p$  değerinin 1 ve 2 arasında olması gereklidir  $\Rightarrow$  Süreklilik varsayımı

Bu nedenle nlminb optimizasyon yöntemi kullanılmıştır.

# Workers Compensation veriseti

Bu veriseti,

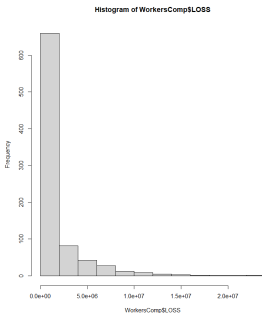
- Stuart Klugman'ın "Bayesian Statistics in Actuarial Science" kitabında [7].
- Edward Frees'in "Regression Modeling with Actuarial and Financial Applications" kitabında [8].
- *insuranceData* paketi içerisinde "*WorkersComp*" ismiyle yer almaktadır [9].

Farklı çalışma grupları için, kısmi yada kalıcı engellilik ödemelerini içermektedir. Toplam 7 yıllık ve 121 meslek grubu, risk bileşeni için analiz edilmiştir.

# Workers Compensation veriseti

Tablo 2: Özet İstatistikleri

| Min | 1st Q  | Median | Mean    | 3rd Q   | Max      |
|-----|--------|--------|---------|---------|----------|
| 0   | 120864 | 428505 | 1564540 | 1566068 | 22540025 |

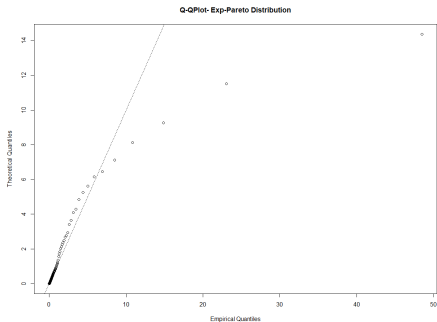


Şekil 1: Workers Comp-Histogram

# Kompozit Üstel-Pareto Sonuçları

Karşılaştırma amaçlı Üstel-Pareto dağılımı incelenmiştir.

| Parameters for Composite Exponential-Pareto Distribution |           |           | NLL      |
|--|-----------|-----------|----------|
| rate   | shape     | scale     |          |
| 5  | 0.9427823 | 0.3695873 | 946.5582 |

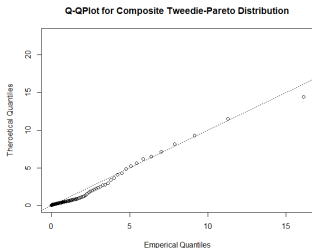


Şekil 2: Exp-Pareto-QQPlot



# Kompozit Tweedie-Pareto Sonuçları

| Parameters for Composite Tweedie-Pareto Distribution |    |          |          |          | NLL      |
|--|----|----------|----------|----------|----------|
| p  | mu | phi      | scale    | shape    |          |
| 1.729033   | 1  | 1.539689 | 2.521914 | 2.202256 | 1290.574 |



Şekil 3: Tweedie-Pareto-QQPlot






# Sonuç ve Değerlendirme

- Kompozit dağılımın toplam hasar modellemesinde kullanılışı gösterilmiştir.
- Tweedie-Pareto yapısının uygulanabilirliği, bazı dağılımlardan daha iyi çalıştığı gösterilmiştir.
- R vasıtasıyla "tweedie" ve "actuar" paketi uygulanmıştır.
- "gendist" paketi yardımıyla kompozit dağılım uygulaması yapılmıştır.





# Gelecek çalışmalar

- Bu yapının tek bir değişken için değil, çok değişkenli yapıda incelenmesi
- Farklı yapıdaki kompozit dağılımlar ile karşılaştırma yapılması
- Farklı uçdeğer dağılımlarının etkisinin ölçülebilmesi
- Bu eşik değerın aktüeryal problemlerde bir kısıt yada girdi değişkeni olarak kullanılabilmesi

# Kaynaklar I

-  S. A. Klugman, H. H. Panjer, and G. E. Willmot, *Loss models: from data to decisions*, vol. 715.  
John Wiley & Sons, 2012.
-  O. A. Q. Xacur and J. Garrido, “Generalised linear models for aggregate claims: to tweedie or not?,” *European Actuarial Journal*, vol. 5, no. 1, pp. 181–202, 2015.
-  M. Fackler, “Reinventing pareto: Fits for all losses, small and large,” *Small and Large (January 28, 2021)*, 2021.
-  P. K. Dunn and M. P. K. Dunn, “Package ‘tweedie’,” *R Packag. version. doi*, vol. 10, 2017.
-  C. Dutang, V. Goulet, and M. Pigeon, “actuar: An r package for actuarial science,” *Journal of Statistical software*, vol. 25, pp. 1–37, 2008.

# Kaynaklar II

-  S. A. Abu Bakar, S. Nadarajah, Z. A. ABSL Kamarul Adzhar, and I. Mohamed, “Gendist: An r package for generated probability distribution models,” *PloS one*, vol. 11, no. 6, p. e0156537, 2016.
-  S. A. Klugman, *Bayesian statistics in actuarial science: with emphasis on credibility*, vol. 15.  
Springer Science & Business Media, 1991.
-  E. W. Frees, *Regression modeling with actuarial and financial applications*.  
Cambridge University Press, 2009.
-  A. Wolny and M. A. Wolny, “Package ‘insurancedata’,” 2014.

Katılımınız için teşekkür ederim.  
Herhangi soru veya görüşünüz için  
ismail.gur@hacettepe.edu.tr adresine  
mail atabilirsiniz.  
Github hesabım: [https://github.com/ismail-gur/WhyR\\_Turkey](https://github.com/ismail-gur/WhyR_Turkey)