

Actuarial Computation and Simulation

Week 5: Introduction to Risk Measures (Coherent Risk Axioms, Variance vs CVaR vs EVaR)

Aprida Siska Lestia

September 7, 2025

- Memahami konsep *risk measure* dan empat aksioma koheren (Artzner et al., 1999).
- Menelaah Variance, VaR, CTE (TVaR), CVaR, dan EVaR beserta kelebihan/kelemahannya.
- Membedakan Variance vs CVaR vs EVaR dari sisi sensitivitas ekor (tail).
- Praktik: menghitung CVaR & EVaR pada data return sintetis dan membandingkannya dengan Variance.

Jenis Risiko dan Kegunaan Ukuran Risiko

Jenis-jenis risiko:

- ➊ Risiko pasar
(kerugian akibat perubahan pada harga dan kondisi pasar)
- ➋ Risiko kredit
(risiko dari nasabah)
- ➌ Risiko operasional
(risiko bisnis yang bukan risiko pasar atau kredit)

Kegunaan ukuran risiko:

- ➊ Menentukan modal
- ➋ Menentukan premi
- ➌ Manajemen risiko internal
- ➍ Melaporkan kebijakan eksternal

Definisi Ukuran Risiko

Gagasan inti: fungsi yang memetakan distribusi kerugian (loss) \rightarrow bilangan riil yang merepresentasikan besaran risiko.

Notasi: untuk peubah acak kerugian X (konvensi aktuarial: $X \geq 0$ untuk loss), risk measure ditulis $\rho(X) \in \mathbb{R}$.

Definisi:

Suatu ukuran risiko dari kerugian acak X , notasi $\rho(X)$, adalah fungsi bernilai riil

$$\rho : X \rightarrow \mathbb{R},$$

dimana \mathbb{R} adalah himpunan bilangan riil. Peubah acak X tak negatif.

Prinsip Premi dalam Ukuran Risiko

Misalkan mean dan variansi kerugian acak X adalah μ_X dan σ_X^2 .

Expected-value principle premium:

$$\rho(X) = (1 + \theta)\mu_X = \mu_X + \theta\mu_X,$$

dimana $\theta \geq 0$ adalah *premium loading factor*. Ukuran risiko dikatakan *pure premium* saat $\theta = 0$.

Variance principle premium:

$$\rho(X) = \mu_X + \alpha\sigma_X^2,$$

dimana $\alpha \geq 0$ adalah *loading factor*.

- Artzner dkk. (1999) mengusulkan empat aksioma untuk ukuran risiko dan menyatakan bahwa aksioma-aksioma ini harus dipenuhi oleh suatu ukuran risiko agar ukuran risiko tersebut dapat digunakan untuk mengelola risiko dengan baik.
- Ukuran risiko yang memenuhi keempat aksioma tersebut disebut sebagai ukuran risiko yang koheren (coherent risk measure).
- Risk measure ρ dikatakan **koheren** jika untuk semua X, Y dan $\lambda > 0$:
 - 1 **Monotonicity:** $X \leq Y \Rightarrow \rho(X) \leq \rho(Y)$.
 - 2 **Translation Invariance:** $\rho(X + a) = \rho(X) + a$.
 - 3 **Positive Homogeneity:** $\rho(aX) = a\rho(X)$.
 - 4 **Subadditivity:** $\rho(X + Y) \leq \rho(X) + \rho(Y)$.

Catatan: Subadditivity \Rightarrow ada insentif diversifikasi; sangat penting dalam manajemen risiko.

(T) Untuk setiap X dan konstanta tak negatif a ,

$$\rho(X + a) = \rho(X) + a$$

(S) Untuk setiap X dan Y ,

$$\rho(X + Y) \leq \rho(X) + \rho(Y)$$

(PH) Untuk setiap X dan konstanta tak negatif a ,

$$\rho(aX) = a \rho(X)$$

(M) Untuk setiap X dan Y sehingga $X \leq Y$,

$$\rho(X) \leq \rho(Y)$$

Standard Deviation Premium Principle (ringkas)

Bentuk umum (premi murni + loading proporsional simpangan baku)

$$\pi(X) = \mathbb{E}[X] + k \sqrt{\text{Var}(X)}, \quad k > 0.$$

Kelebihan: sederhana, intuitif, historis penting dalam premium principle.

Keterbatasan:

- Tidak fokus pada ekor; kurang tepat untuk heavy tail.
- *Tidak memenuhi Monotonicity* pada konstruksi tertentu \Rightarrow **tidak koheren**.

Value-at-Risk (VaR) (rekap)

Definisi (kontinu)

$$\text{VaR}_\alpha(X) = F_X^{-1}(\alpha),$$

yakni kuantil ke- α dari loss X (probabilitas α loss $\leq \text{VaR}_\alpha$).

Pro: satu angka yang mudah dikomunikasikan (regulasi, limit).

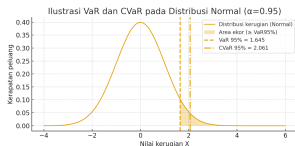
Kontra:

- Abaikan *seberapa besar* kerugian setelah melewati VaR.
- **Tidak subadditive** (counterexample i.i.d. Bernoulli losses) \Rightarrow **tidak koheren**.

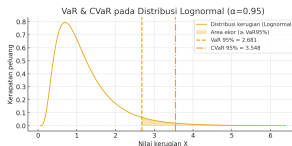
Ilustrasi:

- Prob. kerugian $> \text{VaR}_\alpha = 1 - \alpha$.
- Cocok sebagai *threshold*, bukan ukuran ekor rata-rata.

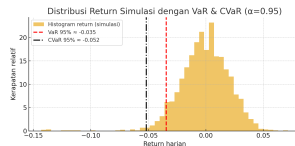
Ilustrasi VaR & CVaR pada Berbagai Distribusi/Return



Normal ($\alpha = 0.95$): VaR dan CVaR pada ekor kanan



Lognormal (ekor lebih berat): jarak CVaR dari VaR lebih besar



Histogram return simulasi: VaR & CVaR pada ekor kiri

Conditional Tail Expectation (CTE)

CTE memperhatikan informasi pada distribusi ekor di luar VaR.

CTE pada level peluang δ , notasi $CTE_\delta(X)$, didefinisikan sebagai

$$CTE_\delta(X) = E[X \mid X > x_\delta],$$

dengan x_δ adalah kuantil ke- δ dari X .

CTE dan Hubungannya dengan VaR

$$CTE_{\delta}(X) = E[X \mid X > VaR_{\delta}(X)], \quad X \text{ kontinu.}$$

Ekspektasi di atas yang berpusat pada nilai $VaR_{\delta}(X)$:

$$E[X - VaR_{\delta}(X) \mid X > VaR_{\delta}(X)],$$

disebut **Conditional VaR** dan dinotasikan $CVaR_{\delta}(X)$.

$$CVaR_{\delta}(X) = E[X - VaR_{\delta}(X) \mid X > VaR_{\delta}(X)] = CTE_{\delta}(X) - VaR_{\delta}(X).$$

Ketika X kontinu, $VaR_\delta = x_\delta$ dan *mean shortfall*-nya adalah

$$E[(X - x_\delta)_+] = E[X - x_\delta \mid X > x_\delta] P(X > x_\delta).$$

Sehingga,

$$E[(X - x_\delta)_+] = (1 - \delta) CVaR_\delta,$$

atau

$$\frac{1}{1 - \delta} E[(X - x_\delta)_+] = CVaR_\delta = CTE_\delta(X) - x_\delta.$$

Evaluasi CTE dalam Bentuk Integral

Untuk X kontinu dengan pdf $f_X(x)$ dan cdf $F_X(x)$:

$$CTE_\delta = E[X \mid X > x_\delta] = \frac{1}{1-\delta} \int_{x_\delta}^{\infty} x f_X(x) dx = \frac{1}{1-\delta} \int_{x_\delta}^{\infty} x dF_X(x).$$

Atau dengan transformasi $u = F_X(x)$:

$$CTE_\delta = \frac{1}{1-\delta} \int_{\delta}^1 VaR_u(X) du.$$

- $CTE_{\delta}(X) = E[X \mid X > VaR_{\delta}(X)]$
- $CVaR_{\delta}(X) = CTE_{\delta}(X) - VaR_{\delta}(X)$
- $TVaR_{\delta}(X) = \frac{1}{1-\delta} \int_{\delta}^1 VaR_u(X) du$

Interpretasi: CTE \equiv rata-rata kuantil yang melampaui x_{δ} (tail average), sehingga sering juga disebut **Tail VaR**.

Entropic Value-at-Risk (EVaR)

Definisi EVaR

EVaR dengan *confidence level* $1 - \alpha$ (atau pada *risk level* α), didefinisikan sebagai

$$\text{EVaR}_{1-\alpha}(X) := \inf_{\theta > 0} \frac{1}{\theta} \left(\ln M_X(\theta) - \ln \alpha \right), \quad \alpha \in (0, 1],$$

dengan $M_X(\theta) = \mathbb{E}[e^{\theta X}]$ adalah moment generating function (mgf).

Sifat utama:

$$\text{VaR}_\alpha(X) \leq \text{CVaR}_\alpha(X) \leq \text{EVaR}_\alpha(X),$$

sehingga EVaR lebih konservatif dibanding VaR dan CVaR.

Intuisi: menggunakan momen eksponensial untuk mengontrol ekor (dorong kebijakan konservatif).

Relasi hierarki: $\text{VaR}_\alpha \leq \text{CVaR}_\alpha \leq \text{EVaR}_\alpha$.

Catatan praktis: butuh estimasi MGF/CGF; robust untuk tail tebal, tapi bisa lebih konservatif.

Contoh untuk kerugian berdistribusi normal, $X \sim N(\mu, \sigma^2)$:

$$\text{VaR}_{1-\alpha}(X) = \mu + z_\alpha \sigma,$$

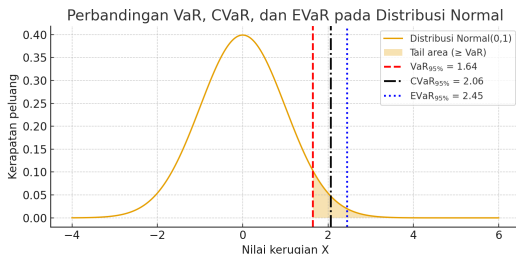
$$\text{CVaR}_{1-\alpha}(X) = \mu + \frac{\phi(z_\alpha)}{\alpha} \sigma,$$

$$\text{EVaR}_{1-\alpha}(X) = \mu + \sqrt{-2 \ln \alpha} \sigma.$$

Perbandingan ringkas

- **Variance**: sensitif ke deviasi dari mean (dua sisi), tidak fokus ekor.
- **VaR**: batas kuantil; mudah dikomunikasikan, **tidak koheren**.
- **CTE/TVaR = CVaR**: rata-rata ekor di atas VaR; **koheren**.
- **EVaR**: konservatif, berbasis momen eksponensial; **koheren**, upper bound.

$$\text{VaR}_\alpha \leq \text{CVaR}_\alpha = \text{CTE}_\alpha \leq \text{EVaR}_\alpha$$



Memenuhi koheren

- CTE/CVaR, EVaR

Tidak koheren

- **VaR**: gagal Subadditivity (counterexample risiko Bernoulli i.i.d.).
- **Std. Dev. premium principle**: gagal Monotonicity pada konstruksi tertentu.

Implikasi praktis

- Diversifikasi: gunakan ukuran yang subadditive.
- Manajemen ekor: gunakan ukuran yang menangkap *tail risk* (CVaR/EVaR).
- Variance tetap berguna untuk *dispersion*, tapi bukan pengganti tail risk.

Tujuan: Menghitung CVaR & EVaR pada data return sintetis dan membandingkan dengan Variance.

Langkah:

- 1 Simulasikan return i.i.d. (mis. $\text{Normal}(\mu, \sigma)$) dan heavy-tail (mis. t - ν kecil atau lognormal).
- 2 Tentukan $\alpha \in \{0.90, 0.95, 0.99\}$.
- 3 Hitung: Variance, VaR_α , CVaR_α , EVaR_α .
- 4 Bandingkan numerik & buat plot distribusi dengan garis vertikal pada mean, VaR, CVaR, EVaR.

Notebook Phyton : ACS_Week04.ipynb

Arahan Diskusi Hasil (Ringkas)

- **Urutan konsisten:** $\text{VaR}_\alpha \leq \text{CVaR}_\alpha \leq \text{EVaR}_\alpha$.
- **Ekor berat** \Rightarrow *gap* membesar (Lognormal, $t(3)$, Pareto, Loglogistic $>$ Weibull $>$ Normal).
- Dampak α : makin besar α (90% \rightarrow 95% \rightarrow 99%), ketiga ukuran naik; **EVaR** naik paling cepat.
- **Variance** mengukur dispersi rata-rata; **CVaR/EVaR** menangkap *tail loss* (lebih relevan untuk ekstrem, modal/premi).
- **Returns (ekor kiri):** analisis sebagai loss $L = -R$; outlier negatif mendorong VaR/CVaR/EVaR.
- Catatan numerik: EVaR memakai MGF; untuk ekor *sangat* berat (mis. Pareto) EVaR bisa efektif tak hingga.

Tugas Lanjutan: Pareto, Loglogistic, Weibull

Tujuan: Uji kepekaan ukuran risiko terhadap bentuk ekor.

Instruksi singkat:

① **Simulasi loss** (kanan):

- Pareto (α, x_m), contoh: $\alpha \in \{1.5, 2.5\}$, $x_m = 1$.
- Loglogistic (α, β), contoh: $\alpha \in \{1.8, 2.2\}$, $\beta = 1$.
- Weibull (k, λ), contoh: $k \in \{0.8, 1.5\}$, $\lambda = 1$.

② Hitung untuk $\alpha \in \{0.90, 0.925, 0.95, 0.975, 0.99\}$:

Mean, Var, VaR, CVaR, EVaR (\Rightarrow tabel .csv).

③ **Visual:**

- Histogram + garis *Mean/VaR/CVaR/EVaR* (1 gambar per level α).
- *Risk curves* (1 gambar): VaR/CVaR/EVaR vs α untuk tiap distribusi.

④ **Diskusi:**

- Bandingkan *gap* VaR-CVaR-EVaR dan keterkaitan dengan ekor.
- Pareto: jelaskan mengapa EVaR dapat sangat besar (MGF tidak ada untuk $\theta > 0$).
- Sensitivitas parameter (mis. Pareto $\alpha = 1.5$ vs 2.5 ; Weibull $k < 1$ vs > 1).