

BAB III
TEORI PENUNJANG

III.1 EXPEKTASI

Definisi 3.1.1

Jika X suatu random variabel, maka Expektasi atau disebut juga harga mean didefinisikan dengan :

$$E[X] = \int X dF$$

dimana $F(x)$ adalah fungsi distribusi dari X dan integralnya adalah integral Lebesgue- Stieltjes, atau jika dalam bentuk integral Riemann dinyatakan dengan :

$$E[X] = \int x f(x) dx$$

Jika X random variabel diskrit yang mempunyai fungsi probabilitas $p(x)$ maka :

$$E[X] = \sum_{x:p(x) > 0} x p(x)$$

Jika X random variabel dan $g(\cdot)$ adalah suatu fungsi dengan domain dan ko-domain garis real maka expektasi atau expected value dari fungsi $g(\cdot)$ dari random variabel X dinotasikan dengan $E[g(X)]$ dan didefinisikan sebagai :

$$E[g(X)] = \sum_{x:p(x) > 0} g(x) p(x)$$

(jika X random variabel diskrit)

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f(x) dx$$

(jika X random variabel kontinu dengan fungsi density probabilitas $f(x)$)

III.1.2 ADANYA SUATU EKSPEKTASI

Definisi 3.1.2

Expektasi dari suatu random variabel dikatakan ada bila harga expektasi tsb tunggal, tertentu dan berhingga.

Contoh 1 :

Suatu distribusi Cauchy dengan fungsi density

$$f_X(x, \alpha, \beta) = \frac{1}{\pi \beta \left\{ 1 + \left(\frac{x - \alpha}{\beta} \right)^2 \right\}}$$

$\beta > 0$ dan α riil.

mean maupun momennya tidak ada.

Bukti :

$$(1) \quad E[X] = \frac{\int_{-\infty}^{\infty} x \, dx}{\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\pi \beta \left\{ 1 + \left(\frac{x - \alpha}{\beta} \right)^2 \right\}} \, dx}$$

$$\text{substitusi : } m = \frac{x - \alpha}{\beta} \implies x = m\beta + \alpha$$

$$dx = \beta \, dm$$

$$x = -\infty \quad m = -\infty$$

$$x = \infty \quad m = \infty$$

$$E[X] = \frac{\int_{-\infty}^{\infty} (m\beta + \alpha) \beta \, dm}{\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\pi \beta \left(1 + m^2 \right)} \beta \, dm}$$

$$= \frac{\beta}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{m \, dm}{1 + m^2} + \frac{\alpha}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{dm}{1 + m^2}$$

$$= \frac{\beta}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{d(1 + m^2)}{1 + m^2} + \frac{\alpha}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{dm}{1 + m^2}$$

$$= \frac{\beta}{2\pi} \left[\ln(1 + m^2) \right]_{-\infty}^{\infty} + \frac{\alpha}{\pi} \left[\text{arc tg } m \right]_{-\infty}^{\infty}$$

$$= 0 + \frac{\alpha}{\pi} \left(\left(\frac{\pi}{2} + 2k\pi \right) - \left(-\frac{\pi}{2} + 2k\pi \right) \right)$$

dengan $k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$

\neq tunggal

(ii) Momennya juga tidak ada

Bukti :

$$m_X(t) = E [e^{tx}] = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{tx} dx}{\left\{ 1 + \left(\frac{x - \alpha}{\beta} \right)^2 \right\} \pi \beta}$$

substitusi yang sama dengan bukti (i) maka :

$$E [e^{tx}] = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{t(m\beta + \alpha)} \cancel{\beta} dm}{\cancel{\pi} (1 + m^2)}$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{\alpha} e^{t\beta m}}{\pi (1 + m^2)} dm$$

karena : $e^x = 1 + \frac{x}{1!} + \frac{x^2}{2!} + \dots$

maka :

$$e^{t\beta m} = 1 + t\beta m + \frac{(t\beta m)^2}{2!} + \dots$$

sehingga,

$$E [e^{tx}] = \frac{e^{\alpha}}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{(1 + t\beta m + \frac{(t\beta m)^2}{2!} + \dots) dm}{(1 + m^2)}$$

$$= \frac{e^{\alpha}}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{dm}{1 + m^2} + \frac{e^{\alpha}}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{t\beta m dm}{1 + m^2} + \frac{e^{\alpha} (t\beta)^2}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{m^2 dm}{1 + m^2} + \dots$$

$$= \frac{e^{\alpha}}{\pi} \left[\text{arc tg } m \right]_{-\infty}^{\infty} + \frac{e^{\alpha} t \beta}{2\pi} \left[\ln |1 + m^2| \right]_{-\infty}^{\infty} + \dots$$

$$= \frac{e^{\alpha}}{\pi} \left(\left(\frac{\pi}{2} + 2k\pi \right) - \left(-\frac{\pi}{2} + 2k\pi \right) \right) + 0 + 0 + \dots$$

dengan $k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$

jadi dari (i) dan (ii) mean ataupun momen dari random variabel X dengan distribusi Cauchy tidak ada.

III.1.3 SIFAT - SIFAT EXPEKTASI

Jika a dan b konstanta sembarang, maka :

- (i) $E [aX + b] = a E [X] + b$
- (ii) $E [X + Y] = E [X] + E [Y]$
- (iii) Jika X dan Y independent, maka untuk suatu fungsi h dan g :

$$E [g(X)h(Y)] = E [g(X)] E [h(Y)]$$

Bukti :

- (i) Jika X random variabel diskrit :

$$\begin{aligned} E [aX + b] &= \sum_{x:p(x) > 0} (aX + b) p(x) \\ &= a \sum_{x:p(x) > 0} x p(x) + b \sum_{x:p(x) > 0} p(x) \\ &= a E [X] + b \end{aligned}$$

Jika X random variabel kontinu

$$\begin{aligned} E [aX + b] &= \int_{-\infty}^{\infty} (ax + b) f(x) dx \\ &= a \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx + b \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx \\ &= a E [X] + b \end{aligned}$$

- (ii) $E [g(X,Y)] = \sum_y \sum_x g(xy) p(xy)$; untuk X dan Y diskrit

$$E [g(X,Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(xy) f(xy) dx dy$$

(untuk X dan Y kontimu)

Untuk X dan Y kontinu (bukti analog untuk X dan Y diskrit)

bila $g(X,Y) = X + Y$ maka :

$$\begin{aligned} E [X + Y] &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x + y) f(x,y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x f(x,y) dx dy + \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} y f(x,y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx + \int_{-\infty}^{\infty} y f_Y(y) dy \end{aligned}$$

$$= E[X] + E[Y]$$

akibat dari sifat (i) dan (ii) maka :

$$E[a_1X_1 + a_2X_2 + \dots + a_nX_n] = a_1E[X_1] + a_2E[X_2] + \dots + a_nE[X_n]$$

(iii) Jika X dan Y independent maka untuk suatu fungsi h dan g, pandang X dan Y random variabel kontinu dengan fungsi density gabungan $f(x,y)$ (bukti analog untuk X dan Y diskrit)

$$\begin{aligned} E[g(X)h(Y)] &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x)h(y) f(x,y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x)h(y) f_X(x)f_Y(y) dx dy \\ &\quad \text{(sebab independent)} \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} h(y)f_Y(y)dy \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f_X(x) dx \\ &= E[h(Y)] E[g(X)] \end{aligned}$$

III.2. MEAN , VARIAN DAN KOVARIAN

$E[X]$ disebut juga MEAN atau MOMEN PERTAMA dari X
 Besaran $E[X^n]$, $n \geq 1$ disebut momen ke n dari X
 Besaran lain yang penting adalah Varian X yang didefinisikan sebagai :

$$VAR[X] = E[(X - E[X])^2]$$

Sedangkan Kovarian dari dua random variabel X dan Y dinyatakan dengan $COV[X,Y]$ didefinisikan dengan :

$$\begin{aligned} COV[X,Y] &= E[(X - E[X])(Y - E[Y])] \\ &= E[XY] - E[X]E[Y] \end{aligned}$$

III.3 EXPEKTASI BERSYARAT

Jika X dan Y adalah random variabel diskrit, maka fungsi probabilitas bersyarat X, jika diketahui $Y = y$ didefinisikan untuk semua Y sedemikian sehingga

$P\{Y = y\} > 0$, dengan:

$$P_{X|Y}(x|y) = P\{X = x | Y = y\} = \frac{P(x,y)}{p_Y(y)}$$

Sehingga didapat :

definisi 3.3.1 :

Expektasi bersyarat dari X jika diberikan Y = y untuk semua nilai y sedemikian sehingga $p_Y(y) > 0$ didefinisikan dengan :

$$\begin{aligned} E[X|Y = y] &= \sum_x x P\{X = x | Y = y\} \\ &= \sum_x x P_{X|Y}(x|y) \end{aligned}$$

secara sama jika X dan Y random variabel kontinu dengan fungsi density gabungan $f(x,y)$, density probabilitas bersyarat dari X, jika diberikan Y = y yang didefinisikan untuk semua y sedemikian hingga $f_Y(y) > 0$ adalah :

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

maka expektasi X jika diberikan Y = y didefinisikan dengan :

$$E[X|Y = y] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx$$

akibatnya :

$$(i) E[g(X) | Y = y] = \sum_x g(x) P_{X|Y}(x|y)$$

(untuk random variabel diskrit)

$$= \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_{X|Y}(x|y) dx dy$$

(untuk random variabel kontinu)

$$(ii) E\left[\sum_{i=1}^n X_i | Y = y\right] = \sum_{i=1}^n E[X_i | Y = y]$$

Suatu sifat penting dari expektasi bersyarat di -

mana berlaku untuk semua X dan Y (random variabel)

adalah :

$$E[X] = E[E[X|Y]]$$

Jika Y random variabel diskrit maka

$$E[X] = \sum_y E[X|Y=y] P\{Y=y\}$$

Jika Y random variabel kontinu maka

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} E[X|Y=y] f_Y(y) dy$$

Bukti :

Jika X dan Y dis krit :

$$\begin{aligned} \sum_y E[X|Y=y] P\{Y=y\} &= \sum_y \sum_x x P\{X=x|Y=y\} P\{Y=y\} \\ &= \sum_y \sum_x x \frac{P\{X=x, Y=y\}}{P\{Y=y\}} P\{Y=y\} \\ &= \sum_y \sum_x x P\{X=x, Y=y\} \\ &= \sum_x x P\{X=x\} \\ &= E[X] \quad (\text{terbukti}) \end{aligned}$$

III.4 FUNGSI MOMENT GENERATOR

Definisi 3.4.1 :

Fungsi moment generator $\phi(t)$ dari random variabel X didefinisikan untuk semua t berharga real sebagai :

$$\begin{aligned} \phi(t) &= E[e^{tX}] \\ &= \begin{cases} \sum_x e^{tx} p(x) \\ \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} f(x) dx \end{cases} \end{aligned}$$

$\phi(t)$ disebut sebagai fungsi moment generator

karena semua moment - moment dari X bisa didapat dengan mendiferensialkan $\phi(t)$ terhadap t selanjutnya diambil

untuk $t = 0$

Contoh . . .

$$\begin{aligned}\phi(t) &= E[e^{tX}] \\ \phi'(t) &= \frac{d}{dt} E[e^{tX}] = E\left[\frac{d}{dt} e^{tX}\right] = E[X e^{tX}]\end{aligned}$$

untuk ini diasumsikan :

$$\frac{d}{dt} \left[\sum_x e^{tx} p(x) \right] = \sum_x \frac{d}{dt} [e^{tx} p(x)]$$

atau :

$$\frac{d}{dt} \left[\int e^{tx} f(x) dx \right] = \int \frac{d}{dt} [e^{tx} f(x)] dx$$

jadi dengan mengambill $t = 0$ didapat :

$$\begin{aligned}\phi'(0) &= E[X e^{0X}] = E[X] \\ \phi''(0) &= E[X^2 e^{0X}] = E[X^2]\end{aligned}$$

Pada umumnya derivatif ke n dari $\phi(t)$, diberikan dengan

$$\phi^n(t) = E[X^n e^{tX}] \quad n \geq 1$$

dan
$$\phi^n(0) = E[X^n]$$

II.5 PERTIDAKSAMAAN MARKOV

Jika X adalah random variabel yang hanya diambil untuk harga - harga yang non negatif, maka untuk sembarang harga $a > 0$

$$P\{X \geq a\} \leq \frac{E[X]}{a}$$

Bukti :

Ambil X kontinu (bukti untuk X diskrit analog)

maka :
$$\begin{aligned}E[X] &= \int_0^{\infty} x f(x) dx \\ &= \int_0^a x f(x) dx + \int_a^{\infty} x f(x) dx \\ &\geq \int_a^{\infty} x f(x) dx \\ &\geq \int_a^{\infty} a f(x) dx\end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\geq a \int_a^{\infty} f(x) dx \\ &\geq a P\{X \geq a\} \end{aligned}$$

sehingga :

$$P\{X \geq a\} \leq \frac{E[X]}{a}$$

II.6 MOMEN SAMPEL

Jika X_1, X_2, \dots independen dan berdistribusi sama, dengan fungsi distribusi F , maka untuk suatu integer k , momen ke k dari F didefinisikan sebagai :

$$\alpha_k = \int_{-\infty}^{\infty} x^k dF(x) = E[X_i^k]$$

momen pertama α_1 disebut juga mean dan dinotasikan dengan μ . Disamping itu momen pusat ke k dari F didefinisikan sebagai :

$$\begin{aligned} \mu_k &= \int (x - \mu)^k dF(x) \\ &= E[(X_i - \mu)^k] \end{aligned}$$

II.7 PERTIDAKSAMAAN CHEBYSHEV

Jika X random variabel dengan mean μ yang berhingga dan varian σ^2 yang berhingga pula. Maka untuk sembarang nilai $k > 0$

$$P\{|X - \mu| \geq k\} \leq \frac{\sigma^2}{k^2}$$

Bukti :

Karena $(X - \mu)^2$ adalah random variabel yang non negatif dengan menggunakan pertidaksamaan Markov, dengan $a = k^2$

didapat :

$$P\{(X - \mu)^2 \geq k^2\} \leq \frac{E[(X - \mu)^2]}{k^2}$$

karena $(X - \mu)^2 \geq k^2 \iff |X - \mu| \geq k$

maka pers (3.7.2) menjadi :

$$P\{|X-\mu| \geq k\} \leq \frac{E[(X-\mu)^2]}{k^2} = \frac{\sigma^2}{k^2}$$

akibatnya, jika $\text{Var}(X) = 0$ maka $P\{X = E[X]\} = 1$

Bukti :

Dengan pertidaksamaan Chebyshev didapat untuk $n \geq 1$

$$P\{|X-\mu| > \frac{1}{n}\} = 0, \text{ sebab } \text{Var}(X) = 0$$

Sehingga untuk $n \rightarrow \infty$ dan menggunakan sifat kontinuitas probabilitas maka :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X-\mu| > \frac{1}{n}\} = 0$$

$$P\{\lim_{n \rightarrow \infty} \{|X-\mu| > \frac{1}{n}\}\} = 0$$

$$P\{X \neq \mu\} = 0 \text{ atau } P\{X = \mu = E[X]\} = 1$$

III.8 BENTUK KONVERGENSI DARI BARISAN RANDOM VARIABEL

III.8.1 KONVERGEN DALAM PROBABILITAS.

Bila diketahui X_1, X_2, \dots dan X adalah random variabel-random variabel pada ruang probabilitas $(\Omega, \mathcal{F}, P(\cdot))$

maka X_n dikatakan "konvergen dalam probabilitas" ke X

jika : $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - X| < \varepsilon\} = 1$ untuk setiap $\varepsilon > 0$

atau : $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - X| \geq \varepsilon\} = 0$ untuk setiap $\varepsilon > 0$

untuk ini dinyatakan dengan $X_n \xrightarrow{p} X, n \rightarrow \infty$ atau

$$p \lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X$$

III.8.2 KONVERGEN DENGAN PROBABILITAS 1

Pandang random variabel X_1, X_2, \dots dan X pada ruang probabilitas (Ω, \mathcal{F}, P) , dikatakan bahwa X_n "konvergen dengan probabilitas 1" ("dengan kuat"/"hampir pasti") ke X

jika : $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X\} = 1$

This document is licensed under a Creative Commons Attribution-NonCommercial-ShareAlike 4.0 International License. You may, without changing the content, translate the submission to any medium or format for the purpose of preservation. The author(s) or copyright owner(s) also agree to make this submission for purpose of security, back-up and preservation. <http://eprints.undip.ac.id>

atau : $\lim_{n \rightarrow \infty} P \{ |X_n - X| < \varepsilon, \forall n \geq n \} = 1, \forall \varepsilon > 0$

untuk hal ini dinyatakan dengan :

$$X_n \xrightarrow{\text{wp.1}} X, n \rightarrow \infty \quad \text{atau} \quad \text{pl-} \lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X$$

III.8.3 KONVERGEN DALAM MEAN KE r

Pandang random variabel X_1, X_2, \dots dan X pada (Ω, \mathcal{F}, P) untuk $r > 0$, dikatakan bahwa X_n "konvergen dalam mean ke r" ke X jika :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E |X_n - X|^r = 0$$

untuk ini ditulis $X_n \xrightarrow{r \text{ th}} X$ atau $L_r \lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X$

III.8.4 KONVERGEN DALAM DISTRIBUSI

Pandang fungsi distribusi - fungsi distribusi $F_1(\cdot), F_2(\cdot), F_3(\cdot), \dots$ dan $F(\cdot)$. Bila diketahui X_1, X_2, X_3, \dots dan X adalah random variabel - random variabel (tidak perlu pada ruang probabilitas gabungan) yang masing - masing punya distribusi - distribusi ini, dikatakan bahwa X_n "konvergen dalam distribusi" ke X

jika :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(t) = F(t) \quad \text{untuk setiap titik kontinu } t \text{ dari } F$$

untuk ini ditulis :

$$X_n \xrightarrow{d} X \quad \text{atau} \quad \text{d-} \lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X$$

III.9 HUBUNGAN DIANTARA BENTUK BENTUK KONVERGENSI BARISAN RANDOM VARIABEL

3.9.1 Jika $X_n \xrightarrow{\text{wp.1}} X \implies X_n \xrightarrow{p} X$

Bukti :

Jika $X_n \xrightarrow{wp.1} X$ maka : $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_m - X| < \varepsilon, \forall m \geq n\} = 1$

padahal untuk barisan yang monoton naik dengan $n=0,1,\dots$

$$\{|X_n - X| < \varepsilon\} \supseteq \{|X_m - X| < \varepsilon\}, m \geq n$$

$$P\{|X_n - X| < \varepsilon\} \geq P\{|X_m - X| < \varepsilon\}, m \geq n, \varepsilon > 0$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - X| < \varepsilon\} \geq \lim_{m \rightarrow \infty} P\{|X_m - X| < \varepsilon, \forall m \geq n\}, \varepsilon > 0$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - X| < \varepsilon\} = 1$$

$$X_n \xrightarrow{p} X \quad (\text{terbukti})$$

Theorema 3.9.2 :

$$\text{Jika } X_n \xrightarrow{rth} X \iff X_n \xrightarrow{p} X$$

Bukti :

$$E |X_n - X|^r \geq E [|X_n - X|^r I(|X_n - X| > \varepsilon)] \geq \varepsilon^r P(|X_n - X| > \varepsilon)$$

$$\implies P\{|X_n - X| > \varepsilon\} \leq \varepsilon^{-r} E |X_n - X|^r \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$$

$$\implies P\{|X_n - X| > \varepsilon\} \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$$

$$\implies \lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - X| < \varepsilon\} = 1$$

$$X_n \xrightarrow{p} X$$

III.10 NORMAL ASYMTOTIS

Satu hal yang paling penting daripada "konvergen dalam distribusi" ialah konvergen ke distribusi normal.

Suatu barisan random variabel $\{X_n\}$ konvergen dalam distribusi ke $N(\mu, \sigma^2)$, $\sigma > 0$, jika secara equivalen

barisan $\{(X_n - \mu) / \sigma\}$ "konvergen dalam distribusi"

ke $N(0,1)$. Pada umumnya barisan random variabel $\{X_n\}$

adalah Normal Asimtotis dengan "mean" μ_n dan "varian" σ_n^2

jika $\sigma_n > 0$ untuk semua n yang cukup besar.

dan $\frac{X_n - \mu_n}{\sigma_n} \xrightarrow{d} N(0,1)$ ditulis X_n adalah $AN(\mu_n, \sigma_n^2)$

III. 11 HUKUM BILANGAN BESAR YANG LEMAH

Theorema 3.11

Bila X_1, X_2, X_3, \dots adalah barisan dari random variabel yang independent dan berdistribusi sama, masing masing mempunyai mean yang berhingga $E[X_i] = \mu$ maka untuk setiap $\epsilon > 0$

$$P \left\{ \left| \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} - \mu \right| > \epsilon \right\} \longrightarrow 0, n \rightarrow \infty$$

Bukti :

Diasumsikan bahwa random variabel mempunyai varian yang berhingga σ^2 maka :

Karena masing masing random variabel independent maka

$$E \left[\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \right] = \frac{\sum_{i=1}^n E[X_i]}{n} = \frac{n\mu}{n} = \mu$$

$$\begin{aligned} \text{Var} \left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \right) &= E \left(\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} - \frac{E \left[\sum_{i=1}^n X_i \right]}{n} \right)^2 \right) \\ &= \frac{1}{n^2} \text{Var} \left(\sum_{i=1}^n X_i \right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \text{Var} [X_i] = \frac{\sigma^2}{n} \end{aligned}$$

(karena X_i independent)

Menurut pertidaksamaan Chebyshev maka :

$$P \left\{ \left| \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} - \mu \right| > \epsilon \right\} \leq \frac{\sigma^2}{n\epsilon^2}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} - \mu \right| > \epsilon \right\} \leq \frac{\sigma^2}{n\epsilon^2} = 0$$

$$P \left\{ \left| \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} - \mu \right| > \epsilon \right\} \longrightarrow 0, n \rightarrow \infty$$

III.12 HUKUM BILANGAN BESAR YANG KUAT

Theorema 3.12 :

Bila X_i adalah barisan random variabel yang independen dan berdistribusi sama, yang masing masing mempunyai mean yang berhingga yaitu $\mu = E[X_1]$, maka dengan probabilitas 1 :

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \longrightarrow \mu, n \rightarrow \infty, \text{ wp 1}$$

Bukti :

Akibat langsung dari theorema III.11, karena telah diketahui berprobabilitas 1 maka konvergensinya akan dengan probabilitas 1, jadi konvergen kuat.

III.13 THEOREMA LIMIT PUSAT

Theorema 3.13 :

Jika X_1, X_2, \dots adalah random variabel yang independen dan berdistribusi sama, yang masing masing mempunyai mean μ dan varian σ^2 maka distribusi dari :

$$\frac{X_1 + \dots + X_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \text{ mendekati normal baku untuk } n \rightarrow \infty$$

dimana :

$$P \left\{ \left| \frac{X_1 + \dots + X_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \right| \leq a \right\} \longrightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-a}^a e^{-\frac{x^2}{2}} dx, n \rightarrow \infty$$

Bukti :

Menggunakan lemma :

Bila Z_1, Z_2, \dots barisan random variabel yang mempunyai fungsi distribusi F_{Z_n} dan fungsi momen generator ϕ_{Z_n} dengan $n \gg 1$ dan ambil Z suatu random variabel yang punya fungsi

F_Z dan fungsi momen generator ϕ_Z , Jika $\phi_{Z_n}(t) \longrightarrow \phi_Z(t)$

untuk semua t maka :

$F_{Z_n}(t) \longrightarrow F_Z(t)$ untuk semua t dimana $F_Z(t)$ kontinu.

Jika diambil Z adalah unit normal random variabel
 maka $\phi_Z(t) = e^{-t^2/2}$, menurut lemma diatas bahwa jika
 $\phi_{Z_n}(t) \rightarrow \phi_Z(t)$ untuk $n \rightarrow \infty$ maka $F_{Z_n}(t) \rightarrow \Phi(t)$, $n \rightarrow \infty$
 pertama diasumsikan: $\mu = 0$ dan $\sigma^2 = 1$

Fungsi momen generator dari X_i yaitu $\phi_X(t)$ ada dan ber-
 hingga, sedang fungsi momen generator dari $\frac{X_i}{\sqrt{n}}$ diberi

kan dengan :

$$\frac{\phi_{X_i}(t)}{\sqrt{n}} = E \left[\exp \left[\frac{tX_i}{\sqrt{n}} \right] \right] = \phi_X \left(\frac{t}{\sqrt{n}} \right)$$

Jadi fungsi moment generator dari $\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{\sqrt{n}}$ diberikan

$$\text{oleh : } \phi_{\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{\sqrt{n}}}(t) = \phi_X \left(\frac{t}{\sqrt{n}} \right)^n$$

Sekarang dengan ekspansi deret Taylor dari $\phi_X(t)$ didapat:

$$\phi_X(t) = E \left[e^{tX} \right] = \phi_X(0) + \phi_X'(0)t + \frac{\phi_X''(0)}{2} t^2 + o(t^2)$$

dimana fungsi $f(t) = o(t^2)$ jika $\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(t)}{t^2} = 0$

$$\begin{aligned} \text{Jadi : } \phi_X(t) &= 1 + t E[X] + \frac{t^2 E[X^2]}{2} + o(t^2) \\ &= 1 + \frac{t^2}{2} + o(t^2), \text{ karena } \mu = 0 \text{ dan } \sigma^2 = 1 \end{aligned}$$

$$\text{Jadi } \phi_X \left(\frac{t}{\sqrt{n}} \right) = 1 + \frac{t^2}{2n} + o \left(\frac{t^2}{n} \right)$$

maka akibatnya :

$$\phi_{\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{\sqrt{n}}}(t) = \left[1 + \frac{t^2}{2n} + o \left(\frac{t^2}{n} \right) \right]^n$$

Jadi jika dapat ditunjukkan :

$$\left[1 + \frac{t^2}{2n} + o \left(\frac{t^2}{n} \right) \right]^n \longrightarrow e^{-t^2/2}, \quad n \rightarrow \infty$$

maka lemma dapat digunakan.

Untuk memperlihatkan hal diatas, pertama ditunjukkan :

bahwa $\log(1+x) = x + o(x)$, karena menurut hukum

L'Hospital's :

$$\lim_{x \rightarrow 0} \left[\frac{\log(1+x) - x}{x} \right] = \lim_{x \rightarrow 0} \left[\frac{\frac{1}{1+x} - 1}{1} \right] = 0$$

Oleh karena itu :

$$\begin{aligned} \log \left[1 + \frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right) \right]^n &= n \log \left[1 + \frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right) \right] \\ &= n \left[\frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right) + o\left(\frac{t^2}{2n}\right) + o\left(\frac{t^2}{n}\right) \right] \\ &= \frac{t^2}{2} + n o\left(\frac{t^2}{n}\right) + n o\left(\frac{t^2}{2n}\right) \end{aligned}$$

Sekarang untuk setiap t , didapat :

$$n o\left(\frac{t^2}{n}\right) = t^2 \frac{o\left(\frac{t^2}{n}\right)}{\frac{t^2}{n}} \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$$

$$n o\left(\frac{t^2}{2n}\right) = \frac{t^2}{2} \frac{o\left(\frac{t^2}{2n}\right)}{\frac{t^2}{2n}} \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$$

$$\text{Jadi : } \log \left[1 + \frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right) \right]^n \rightarrow \frac{t^2}{2}, n \rightarrow \infty$$

$$\text{atau : } \left[1 + \frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right) \right]^n \rightarrow e^{t^2/2}, n \rightarrow \infty$$

Jadi teorema limit pusat terbukti bila $\mu = 0$ dan $\sigma^2 = 1$ akibatnya untuk hal yang lebih umum, kita pandang random

$$X_i^* = \frac{(X_i - \mu)}{\sigma} \quad \text{maka akan terbukti bila } E[X_i^*] = 0$$

$$\text{dan } \text{Var}[X_i^*] = 1$$

III.14 PERTIDAKSAMAAN JENSEN

Jika $f(x)$ adalah fungsi konveks, maka jika ekspektasi ada dan berhingga : $E[f(X)] \geq f[E[X]]$

Bukti :

Ekspansi $f(x)$ menurut deret Taylor dalam $\mu = E[X]$

didapat :

$$f(x) = f(\mu) + f'(\mu)(x - \mu) + \frac{f''(\xi)(x - \mu)^2}{2}$$

dimana ξ adalah harga antara x dan μ . Karena $f''(\xi) \geq 0$

didapat :

$$f(x) \geq f(\mu) + f'(\mu)(x - \mu)$$

sehingga :

$$E[f(x)] \geq f(\mu) + f'(\mu) E[X - \mu] \geq f(\mu)$$

(sebab $E[X - \mu] = 0$)

sehingga : $E[f(x)] \geq f[E[X]]$