

## BAB : II

### RANTAI MARKOV BERPARAMETER DISKRIT

#### II.1. Rantai Markov Berparameter Diskrit

Pandang sebuah sistem fisika sebagai suatu himpunan diskrit titik-titik waktu. Misalkan hasil-hasil penelitian yang didapat dinyatakan dengan  $X_0, X_1, X_2, \dots$ . Diasumsikan bahwa  $X_n$  merupakan sebuah random variabel. Nilai  $X_n$  menyatakan pada saat  $n$  sistem fisik tersebut.

Kumpulan  $\{X_n\}$  disebut sebuah rantai bila diasumsikan bahwa, hanya terdapat jumlah state yang finite atau infinite terhitung (countable). Barisan  $\{X_n\}$  adalah sebuah rantai Markov bila setiap random variabel  $X_n$  diskrit dan bila untuk setiap himpunan  $m$  titik-titik  $n_1 < n_2 < n_3 < \dots < n_m$  ( $m > 2$ ), distribusi bersyarat  $X_{n_m}$  untuk nilai-nilai tertentu  $X_{n_1}, X_{n_2}, \dots, X_{n_{m-1}}$  hanya tergantung pada  $X_{n_{m-1}}$ , yaitu nilai-nilai yang paling dikenal sehingga dapat dituliskan sebagai :

$$\begin{aligned} P \left[ X_{n_m} = x_{n_m} \mid X_{n_0} = x_{n_0}, X_{n_1} = x_{n_1}, \dots, X_{n_{m-1}} = x_{n_{m-1}} \right] \\ = P \left[ X_{n_m} = x_{n_m} \mid X_{n_{m-1}} = x_{n_{m-1}} \right] \quad \dots (2.1) \end{aligned}$$

Rantai Markov ini disebut rantai Markov berparameter diskrit. Rantai Markov dapat digambarkan dengan bentuk umum yang paling mudah yaitu percobaan independen. Misalkan sebuah barisan percobaan tertentu dan misalkan  $e_1, e_2, \dots$  merupakan event-event menyeluruh yang setara. Jumlah dari

pada event dapat finite atau infinite. Pandang hasil se tiap percobaan dari titik pandang kemunculan event, defini sikan random variabel  $X_n$  ( $n = 0, 1, 2, \dots$ ), se bagai  $X_n = j$  bila  $e_j$  merupakan hasil dari percobaan- ke  $n$ . Bila percobaan independen maka didapat

$$P[X_n = j | X_0 = i_0, X_1 = i_1, \dots, X_{n-1} = i_{n-1}] = P[X_n = j] \quad \dots (2.2)$$

Untuk semua  $n$  dan semua nilai random variabel yang- mungkin. Dikatakan percobaan-percobaan atau random vari- abel yang bersangkutan,  $\{X_n\}$  membentuk sebuah rantai Markov bila semua nilai random variabel  $X_n$  yang mungkin memenuhi (2.1).

## II.2. Probabilitas Transisi

Untuk mencirikan hukum probabilitas sebuah probabi- litas untuk semua waktu  $n \geq m \geq 0$  dan  $i$  serta  $j$  ( $i, j \in \mathcal{S}$ ) sebagai

$$P_i(n) = P[X_n = i], \quad i \in \mathcal{S} \quad \dots (2.3)$$

Dengan  $\mathcal{S}$  = himpunan indek perurutan dan syarat-syarat fungsi probabilitas

$$P_{ij}(m, n) = P[X_n = j | X_m = i], \quad i, j \in \mathcal{S} \quad \dots (2.4)$$

Fungsi  $P_{ij}(m, n)$  disebut fungsi probabilitas transisi

rantai Markov. Hukum probabilitas sebuah rantai Markov ditentukan oleh fungsi diatas, karena untuk integer  $k$  dan setiap himpunan titik-titik  $k$ ,  $n_1 < n_2 < \dots < n_k$  dalam ruang parameter dan keadaan  $j_1, j_2, \dots, j_k$

$$P \left[ X_{n_1} = j_1, X_{n_2} = j_2, \dots, X_{n_k} = j_k \right] = p_1^{(n_1)} \cdot p_{j_1 j_2}^{(n_2, n_1)} \cdot p_{j_2 j_3}^{(n_3, n_2)} \dots p_{j_{k-1} j_k}^{(n_k, n_{k-1})} \dots (2.5)$$

Bila dalam fungsi  $p_{ij}(\dots)$  dua argumen berkurang menja di tinggal satu argumen, sehingga

$$P \left[ X_{m+1} = j \mid X_m = i \right] = p_{ij} \dots (2.6)$$

dan

$$P \left[ X_{m+n} = j \mid X_m = i \right] = p_{ij}^{(n)} \dots (2.7)$$

Sebuah rantai Markov berparameter diskrit yang memenuhi (2.7) merupakan probabilitas transisi stasioner atau lebih jelasnya homogen. Matrik  $(p_{ij})$ ,  $i, j \in \mathcal{S}$  disebut matrik transisi satu tahap, dan distribusi  $(p_i, i \in \mathcal{S})$  merupakan distribusi awal. Probabilitas  $p_{ij}$  adalah probabilitas transisi satu tahap dari  $i$  ke  $j$ . Distribusi awal dan probabilitas transisi stasioner untuk setiap  $i$  dan  $j$  memenuhi hubungan

$$p_i \geq 0, \sum_i p_i = 1$$

$$p_{ij} \geq 0, \sum_j p_{ij} = 1 \dots (2.8)$$

Persamaan ( 2.7 ) selalu dapat dinyatakan dalam bentuk ( 2.6 ) sedemikian hingga

$$\begin{aligned}
 P_{ij}^{(n)} &= \sum P[X_{m+1}=i_1 | X_m=i] \cdot P[X_{m+2}=i_2 | X_{m+1}=i_1] \cdot \dots \cdot \\
 &\quad \dots \cdot P[X_{m+n}=j | X_{m+n-1}=i_{n-1}] \\
 &= \sum_{i_1, i_2, \dots, i_{n-1}} P_{i_1} \cdot P_{i_1 i_2} \cdot \dots \cdot P_{i_{n-1} j} \quad ( 2.9 )
 \end{aligned}$$

Tampak bahwa probabilitas  $p_i$  dan  $p_{ij}^{(n)}$  mencirikan seluruh rantai. Probabilitas absolut ( tak bersyarat )  $X_n$  diberikan sebagai

$$P_j^{(n)} = P[X_n=j] = \sum p_i^{(n-1)} \cdot P_{ij} \quad ( 2.10 )$$

Sedangkan probabilitas berserikat barisan sebarang dengan  $n_1 < n_2 < n_3 < \dots < n_k$  diberikan sebagai

$$\begin{aligned}
 &P[X_{n_1}=i_1, X_{n_2}=i_2, \dots, X_{n_k}=i_k] \\
 &= P_{i_1}^{(n_1)} \cdot P_{i_1 i_2}^{(n_2-n_1)} \cdot \dots \cdot P_{i_{k-1} i_k}^{(n_k-n_{k-1})} \quad ( 2.11 )
 \end{aligned}$$

### II.3 Matrik Probabilitas Transisi

Sebuah matrik stokhastik adalah sebuah matrik order finite atau infinite dengan elemen non negatif sedemikian hingga jumlah setiap baris sama dengan satu.

Bila  $A = (a_{ij})$  dan  $B = (b_{ij})$  merupakan matrik stokhastik maka hasil kali  $A.B$  didefinisikan berupa matrik  $(c_{ij})$  dengan

$$c_{ij} = \sum_k a_{ik} b_{kj} \quad (2.12)$$

Deret ini selalu konvergen dan tampak bahwa  $A.B$  juga matrik stokhastik. Sekarang matrik transisi  $(p_{ij})$  sebuah rantai Markov  $\{X_n\}$  tentu merupakan sebuah matrik stokhastik, dan kebalikannya setiap matrik stokhastik merupakan matrik transisi sebuah rantai Markov.

### Teorema 2.3.1

Untuk sebuah rantai Markov homogen  $\{X_n\}$ , probabilitas transisi  $n$  langkah dalam (2.7) memenuhi hubungan

$$P_{ij}^{(m+n)} = \sum_k P_{ik}^{(m)} \cdot P_{kj}^{(n)}$$

Disebut juga Chapman - Kolmogorov untuk rantai Markov  $\{X_n\}$

### Bukti

Diketahui

$$P_{ij}^{(0)} = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & \text{bila } i \neq j \\ 1 & \text{bila } i = j \end{cases} \quad \dots (2.13)$$

Dinyatakan  $P_{ij}^{(1)} = p_{ij}$  dan didefinisikan untuk  $n \geq 1$

$$P_{ij}^{(n+1)} = \sum_k P_{ik}^{(n)} \cdot P_{kj}^{(1)} \quad \dots (2.14)$$

Hubungan ini benar untuk  $n=0$ . Sekarang akan dibuktikan

bahwa untuk setiap  $v > 0$

$$P_{ij}^{(n)} = P \left[ X_{n+v} = j \mid X_v = i \right] \quad \dots ( 2.15 )$$

Diasumsikan bahwa ( 2.15 ) benar untuk nilai-nilai tertentu  $n$ , dan semua  $i, j \in \mathcal{S}$ , sehingga dengan sifat - sifat Markov didapat

$$\begin{aligned} & P \left[ X_{n+v+1} = j \mid X_v = i \right] \\ &= \sum_k P \left[ X_{n+v} = k, X_{n+v+1} = j \mid X_v = i \right] \\ &= \sum_k P \left[ X_{n+v} = k \mid X_v = i \right] P \left[ X_{v+n+1} = j \mid X_v = i, X_{v+n} = k \right] \\ &= \sum_k P \left[ X_{n+v} = k \mid X_v = i \right] P \left[ X_{n+v+1} = j \mid X_{n+v} = k \right] \\ &= \sum_k P_{ik}^{(n)} P_{kj}^{(1)} = P_{ij}^{(n+1)} \quad \dots ( 2.16 ) \end{aligned}$$

Akibatnya ( 2.15 ) terbukti dengan menginduksikan pada  $n$ . Persamaan ( 2.14 ) dapat diberlakukan umum sebagai berikut :

untuk  $n \geq 0$  dan  $m \geq 0$  maka

$$P_{ij}^{(n+m)} = \sum_k P_{ik}^{(n)} P_{kj}^{(m)} \quad \dots ( 2.17 )$$

untuk  $m = 0$ , ini berlaku .

Asumsikan bahwa ( 2.17 ) berlaku benar untuk sebuah nilai  $m$  dan  $n, i, j$ , sehingga didapat :

$$\begin{aligned}
P_{ij}^{(n+m+1)} &= \sum_k P_{ik}^{(n+m)} P_{kj}^{(1)} \\
&= \sum_k \left\{ \sum_l P_{il}^{(n)} \cdot P_{lk}^{(m)} \right\} P_{kj}^{(1)} \\
&= \sum_l P_{il}^{(n)} \left\{ \sum_k P_{lk}^{(m)} P_{kj}^{(1)} \right\} \\
&= \sum_l P_{il}^{(n)} P_{lj}^{(m+1)} \dots (2.18)
\end{aligned}$$

Akhirnya ( 2.17 ) terbukti secara induktif pada  $n$  .  
Tampak bahwa fungsi probabilitas transisi sebuah rantai Markov non-homogen  $\{ X_n \}$  juga memenuhi hubungan Chapman Kolmogorov yang berbentuk :

$$P_{ij}(n, m) = \sum_k P_{ik}(n, u) P_{kj}(u, m) \quad (2.19)$$

Dalam bentuk pergandaan matrik probabilitas transisi, persamaan Chapman - Kolmogorov untuk waktu  $n > u > m \geq 0$  dapat dituliskan sebagai

$$P(n, m) = P(n, u) P(u, m) \quad (2.20)$$

#### II.4 Rumus Stirling's

$$n! \sim (2\pi)^{\frac{1}{2}} n^{n+\frac{1}{2}} e^{-n} \quad (2.21)$$

Dengan tanda setara digunakan untuk menyatakan bahwa ke-duanya akan mendekati sama bila  $n \rightarrow \infty$  .