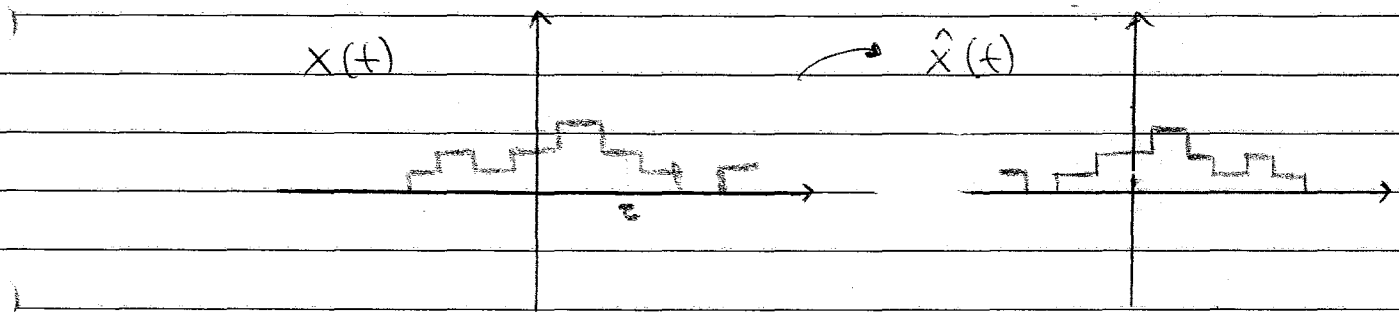


14.12.09 9<sup>ο</sup> μάθημα

### Αντιστροφή Maxx

#### ① Ορισμός



Έστω  $\xi X(t) \xi$  στοχ. διαδ. Η αντιστροφή  $\mu\gamma$  με κέντρο  $\tau \in \mathbb{R}$  είναι η διαδ.  $\xi \hat{X}_\tau(t) \xi$  με  $\hat{X}_\tau(t) = X(\tau - t)$   
 $t \in \mathbb{R}$ . Για  $\tau = 0$   $\hat{X}(t) = \hat{X}_0(t) = X(-t)$  οπότε λέμε απλά αντιστροφή

#### ② Θεώρημα

Έστω  $\xi X(t) \xi$  στάθμης Maxx με πιθανούς  $q_{ij}$  και στάθμης μοναωομής  $(p_i)$  τότε για αυ αντιστροφή  $\xi \hat{X}(t) \xi$  έχουμε

- 1)  $\hat{X}(t)$  είναι Maxx
- 2) Έχει στάθμης μοναωομής  $(\hat{p}_i)$  με  $\hat{p}_i = p_i$
- 3) Έχει πιθανούς  $q_{ij}$  με  $\hat{q}_{ij} = p_j q_{ji} / p_i$  \*...\*

Σε μια Maxx έχουμε σει  $p_j q_{ji} =$  πιθανός μεταβάσεων  $j \rightarrow i$   
 $=$  μέσο αριθμός μεταβάσεων  $j \rightarrow i$   
 επί μονάδα του χρόνου

(! Maxx είναι μια διαδιωομής, γων οποίω, δοθένω και αρχική, το μέλλω είναι ανεξάρτητο από το παρελθόν!!)

\* Πρηνει Πιθωκις Μεταβιβασειν = Πιθωκις Μεταβιβασειν

$$j \rightarrow i \quad \text{ενω} \quad \sum X(t) \quad = \quad i \rightarrow j \quad \text{ενω} \quad \sum \hat{X}(t)$$

Εντασιν  $P_j q_{ji} = \hat{P}_i \hat{q}_{ij} \quad *$

Αποδειξιν (i)  $\sum X(t) \in \text{Markov} \Rightarrow \sum X(t) : t < t_0 \in \text{u}' \sum X(t) : t > t_0 \in$   
 ειναι ανεξ. σοσειενη αυτ  $X(t_0), t_0 \in \mathbb{R}$

$\Rightarrow \sum \hat{X}(t) : t > t_0 \in \text{u}' \sum \hat{X}(t) : t < t_0 \in$   
 ειναι ανεξ. σοσειενη αυτ  $\hat{X}(t_0), t_0 \in \mathbb{R}$

$\Rightarrow \sum \hat{X}(t) \in \text{Markov}$

(ii)  $\hat{P}_i = \lim_{t \rightarrow \infty} \text{Pr} [\hat{X}(t) = i] = \lim_{t \rightarrow \infty} \text{Pr} [X(-t) = i] = P_i$   
↑ σταθιριση αυτ  $\sum X(t) \in$

(iii)  $\hat{q}_{ij} = \lim_{h \rightarrow 0^+} \frac{\text{Pr} [\hat{X}(t+h) = j | \hat{X}(t) = i]}{h} =$   
 $= \lim_{h \rightarrow 0^+} \frac{\text{Pr} [X(-t-h) = j | X(-t) = i]}{h} =$   
 $= \lim_{h \rightarrow 0^+} \frac{\text{Pr} [X(-t-h) = j, X(-t) = i]}{h \text{Pr} [X(-t) = i]} =$   
 $= \lim_{h \rightarrow 0^+} \frac{\text{Pr} [X(-t-h) = j] \text{Pr} [X(t) = i | X(-t-h) = j]}{\text{Pr} [X(-t) = i]} h =$   
 $= \frac{P_j q_{ji}}{P_i}$

### ③ Αντιστρέψιμοτητα

Έστω  $\Sigma X(t)$  στοχ. διαδικασία. Η  $\Sigma X(t)$  λέγεται αντιστρέψιμη αν είναι στοχ. ισοδύναμη με μια αντιστροφή της.

$$Pr[X(t) \in A | X(t') \in B] = Pr[\hat{X}(t) \in A | \hat{X}(t') \in B]$$

(Επιπλέον ισοδύναμες Αντιθέσεις  $\equiv$  Ισοδύναμες)

Ορισμός  $\Sigma X(t)$ ,  $\Sigma Y(t)$  στοχαστικά ισοδύναμες  $\Leftrightarrow$

$\Leftrightarrow (X(t_1), \dots, X(t_n))$  και  $(Y(t_1), \dots, Y(t_n))$  είναι  
ισοδύναμες για κάθε  $n$  και  $t_1 < \dots < t_n$

### ④ Αντιστρέψιμες Ματξ

Θεώρημα: Μια Ματξ  $\Sigma X(t)$  με πιθανός  $q_{ij}$  και ενδείξεις κατανομής  $(p_i)$  είναι αντιστρέψιμη  $\Leftrightarrow p_i q_{ij} = p_j q_{ji}, \forall i, j$

Απόδειξη:  $\Sigma X(t)$  αντιστρέψιμη  $\Leftrightarrow \Sigma X(t), \Sigma \hat{X}(t)$  στοχ. ισοδύναμες

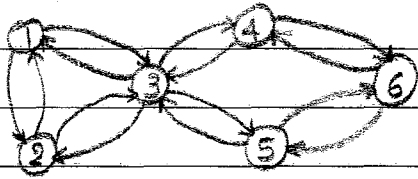
$$\Leftrightarrow q_{ij} = \hat{q}_{ij} \quad \forall i, j$$

$$\Leftrightarrow q_{ij} = \frac{p_j q_{ji}}{p_i} \quad \forall i, j$$

### ⑤ Χρήσιμο αντιστρέψιμοτητα ακολουθιών

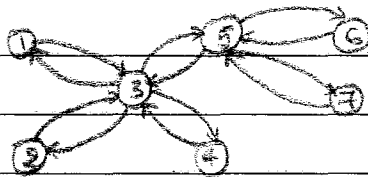
Θεώρημα: Μια Ματξ  $\Sigma X(t)$  με πιθανός  $q_{ij}$  είναι αντιστρέψιμη αν και μόνο αν  $\forall$  κλειστό μονοπάτι  $i_0 \rightarrow i_1 \rightarrow \dots \rightarrow i_{n-1} \rightarrow i_0$   
στις εσοχές: αυτό και με το πολύ 3 μεταβάσεις  
το γινόμενο των αντίστοιχων πιθανών κατά τη διαδρομή του κλειστού είναι το ίδιο, δηλ.

$$q_{i_0 i_1} q_{i_1 i_2} \dots q_{i_{n-1} i_n} q_{i_n i_0} = q_{i_0 i_1} q_{i_1 i_2} \dots q_{i_{n-1} i_n} q_{i_n i_0}$$



Είναι αλυσίδα  $\Rightarrow$   $q_{13} q_{32} q_{21} = q_{12} q_{23} q_{31}$   
 $q_{34} q_{46} q_{65} q_{53} = q_{35} q_{56} q_{64} q_{43}$

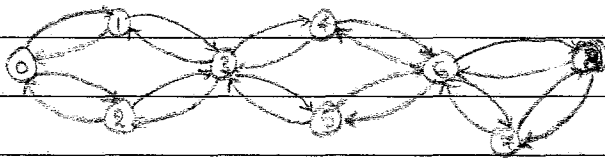
Ⓔ Πρόταση: Κάθε Markov με διαφ. πιθαν. μεταβ. αλυσ. είναι αλυσίδα.



Είδει περιπτώσεων: Αλυσίδες Τελεμαγ-Θαύρα



Ⓕ Χρήση αυτ. αλυσ. για να υπολογιστεί ανακτασιμότητα



Εάν είμε cp. τότε είναι αλυσίδα

$$p_0 q_{01} = p_1 q_{10} \Rightarrow p_1 = \frac{q_{01}}{q_{10}} p_0$$

$$p_0 q_{02} = p_2 q_{20} \Rightarrow p_2 = \frac{q_{02}}{q_{20}} p_0$$

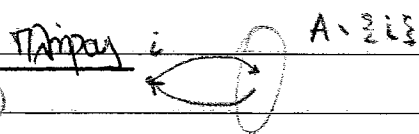
$$p_1 q_{13} = p_3 q_{31} \Rightarrow p_3 = \frac{q_{13}}{q_{31}} p_1 = \frac{q_{01} q_{13}}{q_{10} q_{31}} p_0$$

$$p_6 = \frac{q_{01} q_{13} q_{34} q_{46}}{q_{10} q_{31} q_{43} q_{64}} p_0$$

Αν  $\{X(t)\}$  είναι αλυσίδα Markov για να βρω το  $P_i$  επιλέγω μονοπάτι  $0 \rightarrow i_1 \rightarrow i_2 \rightarrow i_3 \rightarrow \dots \rightarrow i_n \rightarrow i$  και τότε

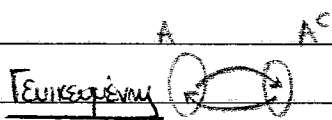
$$P_i = \frac{q_{0i_1} q_{i_1 i_2} \dots q_{i_{n-1} i}}{q_{i_0} q_{i_2 i_1} \dots q_{i_1 i_n}} P_0$$

8) Εφαρμογή λογαρίσμων



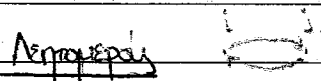
$$P_j \sum_{i \neq j} q_{ji} = \sum_{i \neq j} P_i q_{ij}$$

λογισμ



$$\sum_{i \in A} \sum_{j \in A^c} P_i q_{ij} = \sum_{j \in A^c} \sum_{i \in A} P_j q_{ji}$$

Πάλιν



$$P_i q_{ij} = P_j q_{ji} \quad \text{λογισμ πάλι για αλυσίδες Markov}$$

9) Η M/M/K από με ετερογενείς υπηρεσίες

- \* Poisson ( $\lambda$ ) διαδ. αριθμών
- \* Exp( $\mu_k$ ) απ. εξυπηρέτησης για τον υπ.  $k$ .
- \*  $k$  υπηρεσίες
- \*  $\infty$  χωρητικότητα

$Q(t) = \#$  πελάτες στο σύστημα

Κατάσταση	Εργ. Κατάσταση	Χρέος
0	1	Exp( $\lambda$ )
1	2	Exp( $\lambda$ )
	0	;

$Q(t)$  όχι Markov

Οι μόνες Exp( $\mu_k$ ) οι υπηρεσίες οι ίδιου μόνου κανόνα  $k$

$1 \leq n \leq k-1$  υπηρεσίες διαθέσιμες

Όπως αν για  $1 \leq m \leq k-1$  ορίσω ως κατάσταση να αναγράφω  $(m, A)$  τότε έχουμε Max

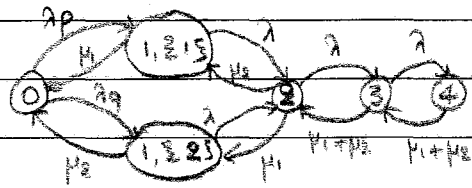
↑  
είναι  
απόδοση,  
υψητέρων

π.χ.  $k=2 \quad S = \sum 0, (1, \sum 15), (1, \sum 25), 2, 3, \dots \xi$

Κατάσταση	Επιμ. Κατάσταση	Χρόνος	Exp(Ap) Exp(Aq)
0	$\sum (1, \sum 15)$ $(1, \sum 25)$	Exp(A)	Exp(Aq)
(1, $\sum 15$ )	2	Exp( $\mu_1$ )	} όλα Exp άρα Max
(1, $\sum 25$ )	2	Exp(A)	
	0	Exp( $\mu_2$ )	
$m \geq 2$	$m+1$ $m-1$	Exp( $\lambda$ ) Exp( $\mu_1 + \mu_2$ )	

Θεωρούμε ότι μια κατάσταση σε κάποια κατάσταση διαφέρει

αρχικά υπαρ  $1 \in \mu \in \eta \in \rho$   
 υπαρ  $2 \in \mu \in \eta \in \rho$



Μήπως είναι αλληλεπίπλεκτα?

Αλληλεπίπλεκτα  $\Leftrightarrow \lambda \rho \lambda \mu_1 \mu_2 = \lambda \rho \lambda \mu_2 \mu_1 \Leftrightarrow \rho = \eta$

Σχολιασμός

Αλληλεπίπλεκτα  $\Leftrightarrow$  κατάσταση σε κάποια κατάσταση διαφέρει (απόδοση) υπέρηκ

Εάν  $\rho = \eta = \frac{1}{2}$  τότε  $P(1, \sum 15) = \frac{\eta}{2\mu_1} P_0$   
 $P(1, \sum 25) = \frac{\rho}{2\mu_2} P_0$

$$p_m = \frac{\lambda^m}{2\mu_1\mu_2(\mu_1+\mu_2)^{m-2}} p_0, \quad m \geq 2$$

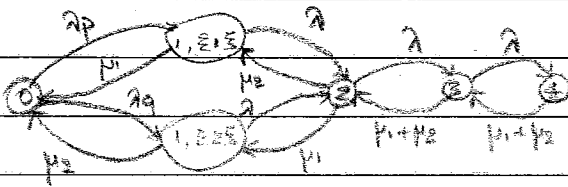
$p_0$   $p_0$  υποβλήεται από μια επίλυση των συντακτικών

$$p_0 + p_{(1,1|1)} + p_{(1,2|2)} + \sum_{m=2}^{\infty} p_m = 1 \Rightarrow p_0 \left( 1 + \frac{\lambda}{2\mu_1} + \frac{\lambda}{2\mu_2} + \frac{\lambda^2}{2\mu_1\mu_2} \sum_{m=2}^{\infty} \left( \frac{\lambda}{\mu_1+\mu_2} \right)^{m-2} \right) = 1$$

Αν  $\lambda \geq \mu_1 + \mu_2$  τότε αμετάβλητα

$$\text{Αν } \lambda < \mu_1 + \mu_2 \text{ τότε } p_0 = \left( 1 + \frac{\lambda}{2\mu_1} + \frac{\lambda}{2\mu_2} + \frac{\lambda^2}{2\mu_1\mu_2} \cdot \frac{1}{1 - \frac{\lambda}{\mu_1+\mu_2}} \right)^{-1}$$

Συνεπώς περιγράφεται  $p \neq q$



$$\begin{aligned} \lambda p_0 &= \mu_1 p_{(1,1|1)} + \mu_2 p_{(1,2|2)} && \left. \begin{array}{l} \text{πρώτος} \\ \text{κορροϊαίος} \end{array} \right\} \\ (\lambda + \mu_1) p_{(1,1|1)} &= \lambda p_0 + \mu_2 p_2 && \\ (\lambda + \mu_2) p_{(1,2|2)} &= \lambda p_0 + \mu_1 p_2 && \\ \lambda p_m &= (\mu_1 + \mu_2) p_{m+1} && \rightarrow \text{γενικεύσεις} \\ &&& \text{κορροϊαίος} \end{aligned}$$

$$p_m = \left( \frac{\lambda}{\mu_1 + \mu_2} \right)^{m-2} p_2, \quad m \geq 2$$

Επίσης έχω να δώσω ένα 4x4 (μια!) πίνακα για τα  $p_0, p_{(1,1|1)}, p_{(1,2|2)}, p_2$