

Многоканальная система обслуживания с отказами

Будем нумеровать состояния системы по числу занятых каналов, то есть по числу заявок в ... системе.

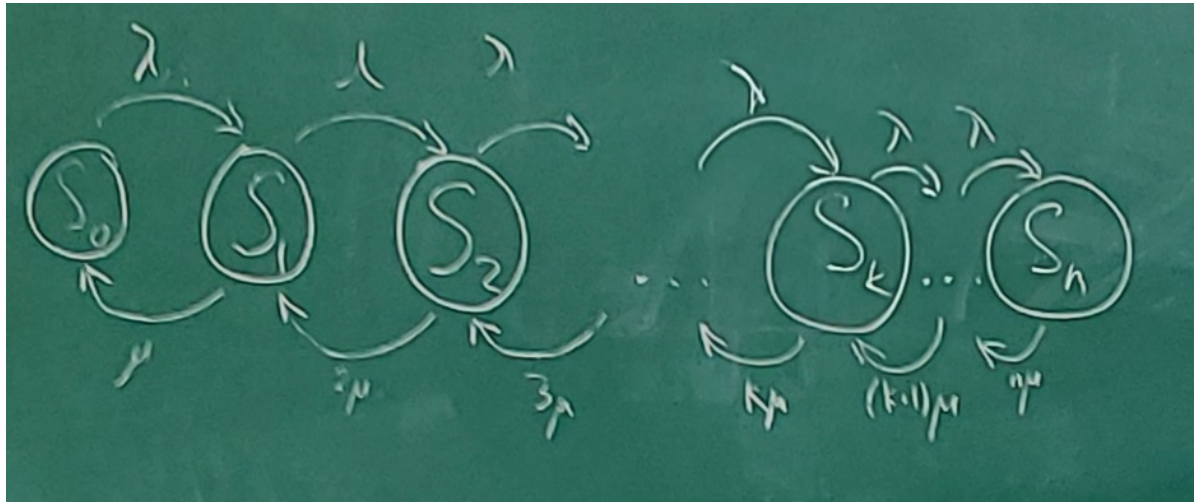
https://studopedia.ru/21_22870_metodika-vivoda-uravneniy-kolmogorova.html

S_0 - все каналы будут свободны

S_1 - занят один канал, остальные свободны

S_k - занято k каналов, остальные свободны

S_n - заняты все n каналов.



Разметив граф, расставим стрелки интенсивностей соответствующих потоков. По стрелкам слева направо системы переводит один и тот же поток, это поток заявок с интенсивностью λ . Пусть система была в состоянии S_1 и тогда как только закончится обслуживание заявки занимающего этот канал, система перейдет в состояние S_0 . Если обслуживающим ... занято два канала, а не один... Если у нас было k каналов

Разметим граф, т.е. проставим у стрелок интенсивности соответствующих потоков событий.

Пусть система находится в состоянии S_1 . Как только закончится обслуживание заявки, занимающей этот канал, система переходит в состояние S_0 , интенсивность перехода μ . Если занято 2 канала, а не один, то интенсивность перехода составит 2μ .

Уравнения Колмогорова:

$$\begin{cases} p'_0(t) = -p_0\lambda + p_1\mu \\ p'_1(t) = -p_1\lambda - p_1\mu + p_0\lambda + p_2\mu \\ p'_2(t) = -p_2\lambda - p_22\mu + p_1\lambda + p_33\mu \\ p'_k(t) = -p_k\lambda - p_kk\mu + p_{k-1}\lambda + p_{k-1}(k+1)\mu \\ p'_n(t) = p_{n-1}\lambda - p_nn\mu \end{cases}$$

Предельные вероятности состояний p_0 и p_n характеризуют установившийся режим работы системы массового обслуживания при $t \rightarrow \infty$.

$$p_0 = \frac{1}{1 + \frac{\lambda/\mu}{1!} + \frac{(\lambda/\mu)^2}{2!} + \dots + \frac{(\lambda/\mu)^n}{n!}}$$

$$p_k = \frac{(\lambda/\mu)^k}{k!} p_0$$

λ/μ - среднее число заявок, приходящих в систему за среднее время обслуживания одной заявки.

$$p_0 = \left[1 + \frac{\rho}{1!} + \frac{\rho^2}{2!} + \frac{\rho^2}{2!} \right]$$

$$p_k = \frac{\rho^k}{k!} p_0$$

Зная все вероятности состояний p_0, \dots, p_n , можно найти характеристики СМО:

- вероятность отказа – вероятность того, что все n каналов заняты

$$p_{1OE} = p_n = \frac{\rho^n}{n!} p^0$$

- относительная пропускная способность – вероятность того, что заявка будет принята к обслуживанию

$$q = 1 - p_n$$

- среднее число заявок, обслуженных в единицу времени

$$A = \lambda q$$

Полученные выражения могут рассматриваться как базисная модель оценки характеристик производительности системы. Входящий в эту модель параметр λ ... и является усредненной характеристикой пользователей, а параметр μ это функция технических характеристик компьютера, не только их, но еще и решаемых задач. Связь между ними должна быть установлена с помощью интерфейсной модели.

В простейшем случае, когда время ввода/вывода информации у каждой задачи мало по сравнению со временем ее решения, то можно принять что время решения равно $1/\mu$, где время решение это среднее время решения задачи процессом [сек] И оно равно дроби, в числителе которой будет среднее число операция выполняемых процессором на одну задачу.

Немарковские случайные процессы, сводящиеся к Марковским

Реальные процессы весьма часто обладают последствием и поэтому не являются Марковским. Иногда (очень редко) при исследовании таких процессов удается воспользоваться методами, разработанными для Марковских цепей. Наиболее распространенными являются:

1. Метод разложения случайного процесса на фазы (метод псевдо состояний)
2. Метод вложенных цепей Маркова

Метод псевдо состояний.

Сущность метода заключается в том, что состояние системы, потоки переходов из которых являются немарковскими, заменяются эквивалентной группой фиктивных состояний, потоки переходов, из которых являются Марковскими.

Условие статистической эквивалентности реального состояния и фиктивных в каждом конкретном случае подбираются индивидуально. Очень часто может использоваться следующее:

$\min \int_{t_1}^{t_2} (\lambda_{\text{экв}}(\tau) - \lambda_i(\tau)) dt$, где λ - эквивалентная интенсивность перехода в i -ой группе переходов, заменяющей реальный переход, обладающий интенсивностью λ_i .

За счет расширения числа состояний системы некоторые процессы удается точно свести к Марковским. Созданная таким образом система статистически эквивалентна или будет близка к реальной системе, и она подвергается обычному исследованию с помощью аппарата Марковских цепей.

К числу процессов, которые введением фиктивных состояний можно точно свести к Марковским относятся процессы под воздействием потоков Эрланга. В случае потока Эрланга k -ого порядка интервал времени между соседними событиями представляет собой сумму k независимых случайных интервалов, распределенных по показательному закону. Поэтому с введением потока Эрланга k -го порядка к Пуассоновскому осуществляется введением k псевдо состояний. Интенсивности переходов между псевдо состояниями равны соответствующему параметру потока Эрланга. Полученный таким образом эквивалентный случайный процесс является Марковским, т.к. интервалы времени нахождения его в различных состояниях подчиняются показательному закону.

Пример. Устройство S выходит из строя с интенсивностью λ , причем поток отказов Пуассоновский. После отказа устройство восстанавливается и время восстановления распределено по закону Эрланга 3 порядка с функцией плотности $f_2(t) = 0.5\mu(\mu t)^2 e^{-(\mu t)}$.

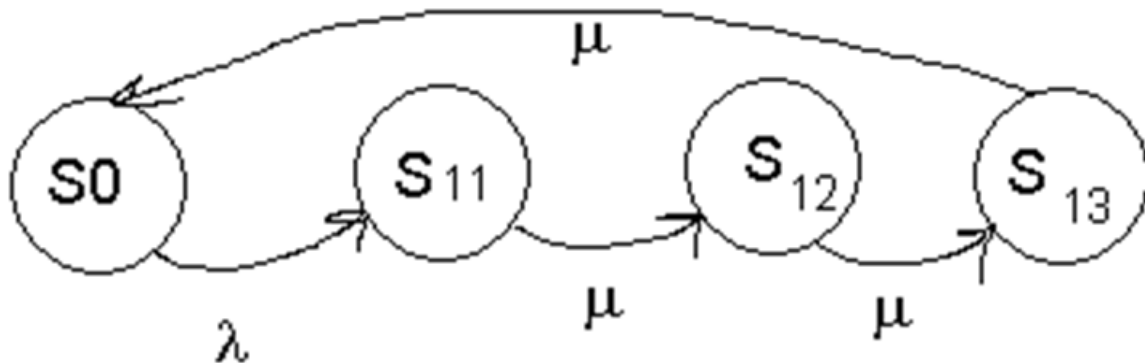
Система может принимать два возможных состояния:

S_0 - устройство исправно;

S_1 - устройство отказало и восстанавливается

Переход из S_0 в S_1 осуществляется под воздействием пуассоновского потока, а обратный - потока Эрланга.

Представим случайное время восстановления в виде суммы 3х случайных временных интервалов, распределенных по показательному закону с интенсивностью μ .



$$\begin{cases} p'_0 = 0 = -\lambda p_0 + \mu p_{13} \\ p'_{11} = 0 = -\lambda p_{11} + \mu p_0 \\ p'_{12} = 0 = -\lambda p_{12} + \mu p_{11} \\ p'_{13} = 0 = -\lambda p_{13} + \mu p_{12} \\ p_0 + p_1 = 1 \\ p_1 = p_{11} + p_{12} + p_{13} \end{cases}$$

$$p_{13} = \frac{\lambda}{\mu} p_0$$

$$p_{11} = \frac{\lambda}{\mu} p_0$$

$$p_{12} = \frac{\lambda}{\mu} p_0$$

$$p_1 = \frac{3\lambda}{\mu} p_0$$

$$p_0 + \frac{3\lambda}{\mu} p_0 = 1 \Rightarrow p_0 = \frac{\mu}{\mu+3\lambda}$$

$$p_1 = \frac{3\lambda}{\mu+3\lambda}$$

$$\text{Ответ: } P_0 = \frac{\mu}{\mu+3\lambda}, P_1 = \frac{3}{3+\frac{\mu}{\lambda}}$$

Метод вложенных цепей Маркова.

Вложенные цепи Маркова образуются следующим образом. В исходном случайном процессе выбираются такие случайные процессы, в которых характеристики образуют Марковскую цепь. Моменты времени обычно являются случайными и зависят от свойств исходного процесса. Затем обычными методами теории Марковских цепей исследуются процессы только в эти характерные моменты. Случайный процесс называется полумарковским (с конечным или счетным множеством состояний) если заданы переходы состояний из одного состояния в другое и распределение времени пребывания процессов в каждом состоянии. Например, в виде функции распределения или функции плотности распределения.

<остальное самостоятельно>

Метод статистических испытаний. Метод Монте-Карло.

Преимущество метода статистических испытаний: его универсальность, обуславливающая его возможность всестороннего статистического исследования объекта. Но для реализации этого исследования необходимы довольно полные статистические сведения о параметрах элемента входящих в системы.

Недостаток:

Большой объем требующихся вычислений, равный количеству обращений к модели. Поэтому вопрос выбора величины n имеет важнейшее значение. Уменьшая n – повышаем экономичность расчетов, но одновременно ухудшаем их точность.

Вопрос выбора величины n имеет важнейшее значение. Уменьшение количества испытаний повышает экономичность расчетов, но ухудшает их точность.