

京都大学工学部 正員 吉川和広
京都大学工学部 〇正員 山本幸司

1. はじめに

従来、サイクルキューモデルの数値解法としては、

- ① サービスが完全に互いに無関係なランダムな状態を想定することにより、転移の程度の上限を評価することができること、

- ② 状態記述が比較的簡単となり、その結果、数値解析が容易となること、

などの理由により指数サービスを仮定した研究が多かった。しかし、実際現象におけるサービス時間は指数分布よりもむしろア-ラン分布で近似できるものが多いとされている。そこで筆者らは図-1に示す2種のサイクルキューをア-ランサービスサイクルキューと考え、その定常状態を連立一次方程式系として定式化するとともに、まずスーパウト法による解析を試みた。この場合、指数サービスサイクルキューではその生起状態が、

$P(n_1, n_2, t)$ という簡単な形によって記述できるのに対し、ア-ランサービスサイクルキューの場合には、

$$P(a_1^1, a_2^1, \dots, a_{k_1}^1; a_1^2, a_2^2, \dots, a_{k_2}^2; n_1, n_2, t)$$

という複雑な形を必要とする。ここに、

$$\left. \begin{aligned} \sum_{i=1}^{k_1} a_i^1 &= \begin{cases} S_1 (n_1 \geq S_1) \\ n_1 (n_1 < S_1) \end{cases}, \quad \sum_{j=1}^{k_2} a_j^2 = \begin{cases} S_2 (n_2 \geq S_2) \\ n_2 (n_2 < S_2) \end{cases} \\ P(n_1, n_2, t) &= \sum_{\{a_i^1, a_j^2\}} P(a_1^1, \dots, a_{k_1}^1; a_1^2, \dots, a_{k_2}^2; n_1, n_2, t) \\ \sum_{n_1=0}^N \sum_{n_2=0}^N P(n_1, n_2, t) &= 1, \quad n_1 + n_2 = N \end{aligned} \right\} \quad (1)$$

である。このため、指数サービスの場合は状態確率変数の数が $N+1$ 個であるのに対し、ア-ランサービスでは、

$$\left. \begin{aligned} M &= \sum_{x=0}^N x + k_1 - 1 C_x \times N - x + k_2 - 1 C_{N-x} \\ \text{ここに、} \quad x &= \begin{cases} S_1 (n_1 > S_1) \\ n_1 (n_1 \leq S_1) \end{cases}, \quad N-x = \begin{cases} S_2 (n_2 > S_2) \\ n_2 (n_2 \leq S_2) \end{cases} \end{aligned} \right\} \quad (2)$$

となり、 k_1, k_2, S_1, S_2 の各値が大きくなるにつれ、 M の値は指数的に増大してしまう。このように状態確率変数が多くなれば、連立一次方程式の係数行列もキングサイズになり、大型電子計算機を利用するにしてもスーパウト法によって解析するのは困難である。

そこでア-ランサービスサイクルキューの係数行列に注目すると、対角要素が NON ZERO で、非対角かつ非

常に疎であるが、帯行列の性質も持たないキングサイズの行列」という性質を持つことが明らかとなった。係数行列がこのような性質を持つ連立一次方程式の解法としては、反復法の一種の CG 法が有効である。

2. モデルの解法

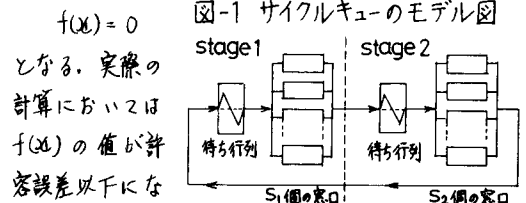
ア-ランサービスサイクルキューモデルの状態方程式は、定常状態を考えれば次のような連立一次方程式系として表わすことができる。

$$\left. \begin{aligned} Ax &= b \\ \text{ここに、} \quad A &= \begin{pmatrix} \text{対角要素が} \\ \text{NON ZERO} \\ \text{の疎行列} \\ 1, 1, \dots, 1 \end{pmatrix}^{M-1} \quad \left. \begin{aligned} x &= (x_1, \dots, x_M)^T \\ b &= (0, \dots, 0, 1)^T \end{aligned} \right\} \quad (3)$$

いまこの連立一次方程式を次のように変形すれば、 $f(x)$ を最小とするような x を求める極値問題に帰着することができる。

$$\left. \begin{aligned} r &= b - Ax, \quad r: \text{残差ベクトル} \\ f(x) &= (r, r) = \sum_{i=1}^M r_i^2 \end{aligned} \right\} \quad (4)$$

上式から明らかのように $f(x)$ は常に非負である。正解が得られたときには $r = 0$ が成立し、このときは明らかに、



となる。実際の計算においては $f(x)$ の値が許容誤差以下にな

本論文で使した記号

- S_i : 第 i ステージの窓口数 k_i : 第 i ステージのア-ランサービスの値
 a_i^j : 第 i ステージの S_i 個の窓口のうち係数行列でサービス中の客数
 n_i : 任意の時刻において第 i ステージにいる客数
 N : サイクルキューシステム全体にいる客数 (入力源の個数)
 A : 各状態確率変数を未知数とする状態方程式の係数行列の任意の1行を単位ベクトルで置きかえた行列
 M : 状態確率変数の数、また行列 A のランク数
 H_i : 第 i ステージでサービス中の土曜船の平均数
 L_i : 第 i ステージでの土曜船の平均待ち行列長

れば近似解が得られたとして反復計算を打ち切ればよい。

CG法は本来このような極値問題の解決の1つであり、変数 x を1つずつ動かさずに $f(x)$ の最急勾配方向をたどり、時に最急勾配方向から前回修正した方向の成分を除いたものを今回の修正方向にとりながら解を改善していく方法である。いま、この方法によって、 P_k : 前回修正した方向の成分を除いた最急勾配方向、および、 d_k : P_k 方向に修正すべき大きさ、を求めると、第 $k+1$ ステップの近似解 x_{k+1} は前回の近似解 x_k を用いて、

$$x_{k+1} = x_k + d_k P_k \quad (5)$$

によって求めることができる。

3. モデルの適用事例

CG法によるアーランサービスサイクルキューモデルの解析が実際の循環待ち合わせ現象の解析法として有効なものであるかどうか、すなわち同一現象を指数サービスサイクルキューモデルとして解析した結果と比較して十分に意義があるかを検討するため、次のようなしゅんせつ工事への適用を考えた。

入力源の個数(土運船の隻数) $N=4$ 、第Iステージの窓口数(しゅんせつ船の隻数) $s_1=1$ 、同サービス時間の平均 $1/\mu_1=51.7$ 分、同位相 $l_1=11$ 、第IIステージの窓口数(押船の隻数) $s_2=3$ 、同サービス時間の平均 $1/\mu_2=228.0$ 分、同位相 $l_2=110$

しかし、これらの値によって定式化しようとするれば、式(2)より状態確率変数の数 M が 2,117,061個となりCG法を適用するにしても計算が困難である。そこで、ここではまず表-1に示すように、位相 l_1, l_2 を小さくした低次のアーランサービスの case について計算することにした。なお、計算に用いたのは式(4)中の $f(x)$ の許容誤差を 1.0×10^{-5} とした。評価値として $H_1, H_2,$

L_{q1}, L_{q2} をとり、計算結果を示したのが表-2、図-2である。それらより以下のことがいえる。

- ① 各評価値とも指数サービス(図-2では○印で示す)とアーランサービスとの差が明確に出ている。
- ② H_1 および H_2 は l_1, l_2 の値が大きくなるにつれて増加していき、 L_{q1}, L_{q2} は減少する。また、各評価値は位相が大きくなるにつれてほぼある値に収束しつつあることが認められる。

4. おわりに

適用事例の計算結果より、アーランサービスサイクルキューとしての解析が有効であることが明らかとなった。また位相が大きくなったも H_1, L_{q2} がある値に収束していきことが予想された。このことは、適用事例のような高次のアーランサービスサイクルキューをより低次のアーランサービスサイクルキューによって近似的に解析可能となることを意味する。

今後は、これを実証すべく高次のアーランサービスあるいは一定サービスの場合についての解析を試みる。また、本方法は3段以上のサイクルキューに対しては適用することが可能であり、実際現象への適用を考えている。それらに関しては講演時に発表する。

表-1 各CASEの状態確率変数

k_1, k_2	1	3	4	5	10
1	5	30	55	91	506
2	9	50	90	147	792
3	13	70	125	203	1078
5	21	110	195	315	1650

注) 下線は事例に用いたCASEを示す

表-2 各CASEの計算結果

	$M_1 + M_2$	$E_1 + E_2$	$E_1 + E_3$	$E_1 + E_3$	$E_1 + E_3$	$E_1 + E_3$	$E_1 + E_3$	$E_1 + E_3$
P(0,4)	0.417	0.388	0.386	0.385	0.381	0.379	0.371	0.368
P(1,3)	0.283	0.370	0.376	0.380	0.392	0.399	0.427	0.440
P(2,2)	0.193	0.188	0.188	0.188	0.185	0.184	0.177	0.173
P(3,1)	0.087	0.050	0.046	0.044	0.039	0.036	0.025	0.019
P(4,0)	0.020	0.005	0.004	0.003	0.003	0.002	0.001	0.000
L_{q1}	0.427	0.302	0.292	0.286	0.272	0.261	0.228	0.212
L_{q2}	0.417	0.388	0.386	0.385	0.381	0.379	0.371	0.368
H_1	0.583	0.612	0.614	0.615	0.619	0.621	0.629	0.632
H_2	2.572	2.698	2.708	2.714	2.728	2.739	2.772	2.778

