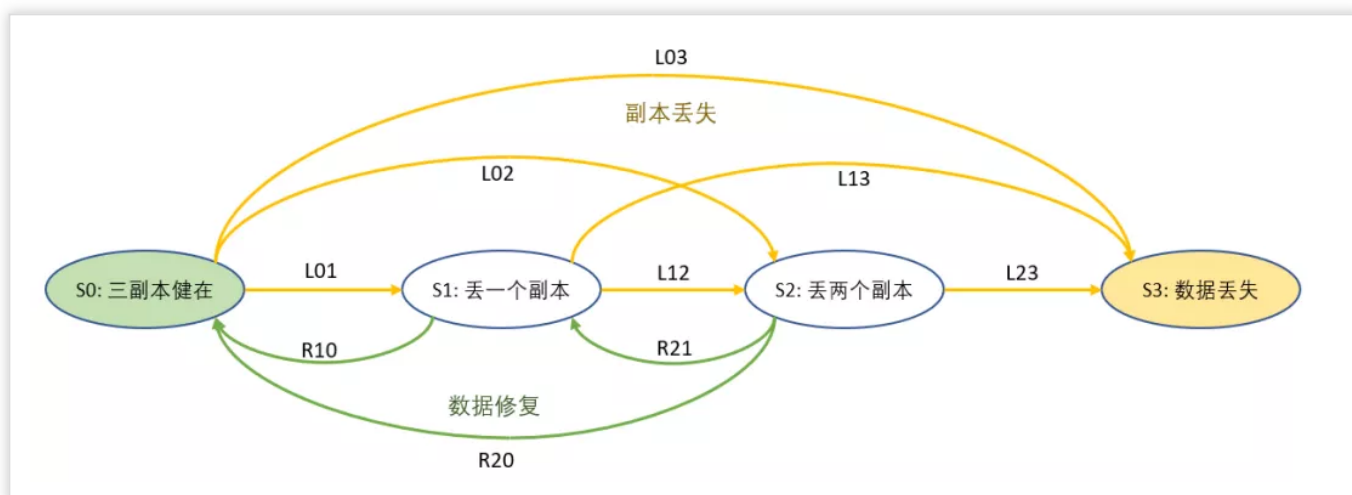


## 马尔可夫链的平均故障时间

Original Accela推箱子 Accela推箱子 2019-12-15

存储系统中，马尔可夫链（Markov Chain）常用于数据对象的生命周期建模，平均故障时间（MTTF）可评估存储的可靠性。在数据丢失的上下文中，也称作平均生存时间（Mean Time to Survival）。

例如三副本数据，随着更多服务器故障，逐步丢失全部副本；同时，健康服务器也试图重建丢失的副本。平均故障时间告诉我们期望一份数据多久不丢失（不进入S3状态）。



如何计算马尔可夫链的平均故障时间呢？感觉网上资料不多，讲明原理的少，所以写篇博文记录下:-D

### 计算方法

本文首先列出平均故障时间的计算方法，后面详细讲为什么。公式如下：

$$MTTF = S_0(I - M_S)^{-1}L_{k,0} \quad (7)$$

### 模型定义

如何定义“故障”？它对应马尔科夫链的吸收状态（Absorbing State）：吸收状态不向自己之外的任何状态转移，例如数据丢失所有副本。

\* 系统处于非吸收状态时表示存活，处于吸收状态时表示已经死亡，即“故障”。平均故障时间，或曰平均生存时间，指我们预期系统能在非吸收状态停留多久。

然后，用符号将马尔科夫链表示出来：

(1) 式表示，单位时间 $dt$ 内，从状态 $S_i$ 转移到 $S_j$ 的概率是 $p_{ij}$ 。（“单位时间 $dt$ ”说明 $p_{ij}$ 不是概率，而是概率关于时间变化的导数。）

(2) 式是马尔科夫链的状态转移矩阵。一共有 $n$ 个状态结点。 $M[\text{row}=i][\text{column}=j]$ 表示从状态结点 $i$ 转移到 $j$ 的概率。

(3) 式是时刻 $t$ 时，系统处于各个状态结点 $0\dots n$ 的概率，概率之和恒为1。 $S_0$ 是起始状态。

(4) 式定义状态如何递进。（这个朴素的公式和特征向量、线性变换都能挂上关系）

$$P(S_i \rightarrow S_j) = p_{ij} * dt \quad (1)$$

$$M = \begin{bmatrix} p_{0,0} & p_{0,1} & \dots & p_{0,n-2} & p_{0,n-1} \\ p_{1,0} & p_{1,1} & \dots & p_{1,n-2} & p_{1,n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ p_{n-2,0} & p_{n-2,1} & \dots & p_{n-2,n-2} & p_{n-2,n-1} \\ p_{n-1,0} & p_{n-1,1} & \dots & p_{n-1,n-2} & p_{n-1,n-1} \end{bmatrix} * dt \quad (2)$$

$$S_t = [S_{0,t} \quad S_{1,t} \quad \dots \quad S_{n-2,t} \quad S_{n-1,t}] \quad (3)$$

$$S_{t+dt} = S_t * M \quad (4)$$

我们可以重新排列M的列，使得吸收状态总是位于M的最右边。定义状态结点k..n是吸收状态，M重写为如下：

(5) 吸收状态的转移矩阵是单位矩阵，其左边总是零。M被分块， $M_S$ 是非吸收状态的转移矩阵。

$$M = \begin{bmatrix} \left[ \begin{array}{c} M_S \\ 0 \end{array} \right] & \left[ \begin{array}{c} * \\ I \end{array} \right] \end{bmatrix} \quad (5)$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_k$ 
 $\underbrace{\hspace{10em}}_{n-k}$

为了方便表示，我们引入一个计算工具 $L_{a,b}$ ：将矩阵与它相乘，可以求和从0到a-1的列。

$$L_{a,b} = \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \quad (6)$$

$\underbrace{\hspace{5em}}_a$ 
 $\underbrace{\hspace{5em}}_b$

最后，我们可以给出本文开头的平均故障时间的计算公式 (7)：

$$MTTF = S_0(I - M_S)^{-1}L_{k,0} \quad (7)$$

注意MTTF的单位是“单位时间dt”。

\* 例如，我们使用“每小时”某服务器故障概率为X，则最终计算出MTTF的单位是小时。

### 为什么这样计算

良好的定义能简化问题。首先我们对通用的故障问题定义如下

(8) 在时刻t，系统存活的概率是P(t)。t之前系统一定没有故障，t之后系统可能故障也可能不。

(9) 在时刻t邻域，系统有多大可能故障？单位时间dt内的故障概率被定义为h(t)。

(10) 平均故障时间（MTTF）是存活时间长度的期望。它是求和tP(刚好在时刻t故障)。

$$P(t) := \text{Probability of survival at time } t \quad (8)$$

$$h(t) := \frac{\text{Probability of dead at time } t}{dt} \quad (9)$$

$$MTTF := \int_{t=0}^{+\infty} tP(t)h(t)dt \quad (10)$$

注意到h(t)和P(t)是有对应关系的，见（11）式。通过它，我们可以简化MTTF：

(12) MTTF可由存活概率的积分求得。 $tP(t)$ 在 $t$ 无穷大时必须为零，否则期望的存活时间是无限的。

$$\begin{aligned} P(t + dt) &= P(t) * (1 - h(t)dt) \\ \Rightarrow dP(t) &= -P(t)h(t)dt \end{aligned} \quad (11)$$

$$\begin{aligned} MTTF &= \int_{t=0}^{+\infty} tP(t)h(t)dt = - \int_{t=0}^{+\infty} tdP(t) \\ &= \int_{t=0}^{+\infty} P(t)dt - [tP(t)]_0^{+\infty} \\ &= \int_{t=0}^{+\infty} P(t)dt \end{aligned} \quad (12)$$

最简单的情况是什么呢？我们假设 $h(t)$ 是定值，则 $P(t)$ 符合指数分布，MTTF为 $1/h$ 。指数分布是故障概率计算最常用的。

但马尔可夫链的 $h(t)$ 不是常量。我们按照公式计算：

(13) 时刻 $t$ 的存活概率可以由状态转移矩阵累乘得到。矩阵、状态转移，还是需要引入离散。

(14) MTTF可以用离散形式计算，和积分形式是对应的，也能推导出(12)的简化形式。

$$m := \frac{t}{dt}$$

$$P(t) = S_0 M^m L_{k,n-k} \quad (13)$$

$$\begin{aligned} MTTF &= \sum_{m=0}^{+\infty} t P(t) h(t) dt = \sum_{m=0}^{+\infty} t (P(t) - P(t + dt)) \\ &= \sum_{m=0}^{+\infty} P(t) dt - [t P(t)]_0^{+\infty} = dt \sum_{m=0}^{+\infty} P(t) \end{aligned} \quad (14)$$

有一些通用的公式可以帮助进一步化简 (14) :

(15) 利用矩阵M的吸收状态的分块, 我们可以把M的累乘化简为 $M_S$ 的累乘

(16) 矩阵累乘的叠加可以转换为一个逆矩阵。通过等式两边乘以逆矩阵来证明。

$$M^m L_{k,n-k} = M_S^m L_{k,0} \quad (15)$$

$$I + M_S + M_S^2 + M_S^3 + \dots = (I - M_S)^{-1} \quad (16)$$

运用 (15) 和 (16), 逐步化简 (14), 最终我们得到本文开头的公式 (7)。注意 (7) 中MTTF的单位是“单位时间dt”。

$$\begin{aligned}
 MTTF &= dt \sum_{m=0}^{+\infty} S_0 M^m L_{k,n-k} = dt \sum_{m=0}^{+\infty} S_0 M_S^m L_{k,0} \\
 &= S_0 \left( \sum_{m=0}^{+\infty} M_S^m \right) L_{k,0} * dt = S_0 (I - M_S)^{-1} L_{k,0} * dt \quad (17)
 \end{aligned}$$

Cheers~ :-D

### 相关资料

[Calculation of MTTF values with Markov Models for SafetyInstrumented Systems]  
<http://www.wseas.us/e-library/conferences/2007venice/papers/570-618.pdf>

[Wikipedia: Stochastic matrix]([https://en.wikipedia.org/wiki/Stochastic\\_matrix](https://en.wikipedia.org/wiki/Stochastic_matrix))