

➤ 信息网络中的随机量建模 ◀

- 信息网络中存在很多随机量。
 - 网络中的业务是随机的；
 - 云计算中的计算任务是随机的；
 - 移动（无线）网络中的节点位置是随机的；
 - 自组织网络中的网络拓扑结构是随机的；
 - 受各种地理条件、建筑、植被等影响，无线传播环境下的信道是随机的；
- 随机量建模对蒙特卡洛网络仿真非常重要。
 - 输入模型对仿真模型的输出影响很大；
 - 选择适当的分布来表示输入数据是非常关键的；
 - 如何在仿真程序中实现这些随机量模型同样重要。

信息网络仿真中，需要对这些随机量进行准确建模：
建模不是闭门造车，模型从实测数据中来；

随机量建模包含两个步骤：

- 从数据到模型：输入建模
 - 如何采集数据？
 - 如何选择正确的分布？
 - 如何估计分布参数？
 - 如何验证选择的正确性？
- 模型在仿真程序中的实现

➤ 目录 ➤

01、从数据到模型

02、业务源模型

03、拓扑模型

04、运动模型

05、信道模型

➤ 从数据到模型 <

- 从真实场景收集数据
- 选择用**非参数**模型还是**参数化概率**模型？

如果选择
参数化概
率模型



- 1、选择一个适当的**概率分布**来表示输入过程
- 2、估计概率分布**关联参数**
- 3、评估所选分布和关联参数的**拟合度**

➤ 从数据到模型 <

1、数据收集

2、输入建模

轨迹驱动仿真 (trace-driven simulation)

采集数据直接用于仿真

经验输入建模 (empirical input modeling)

从采集数据中得到随机变量用于仿真

理论输入建模 (theoretical input modeling)

理论分布函数的参数根据采集数据进行估计

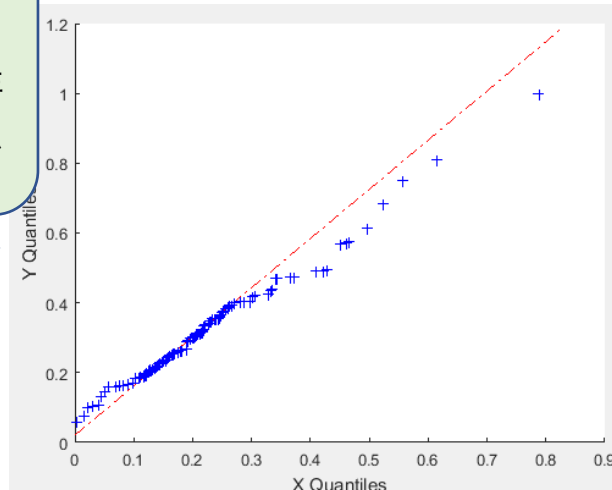
随机变量由拟合分布函数生成

数据收集

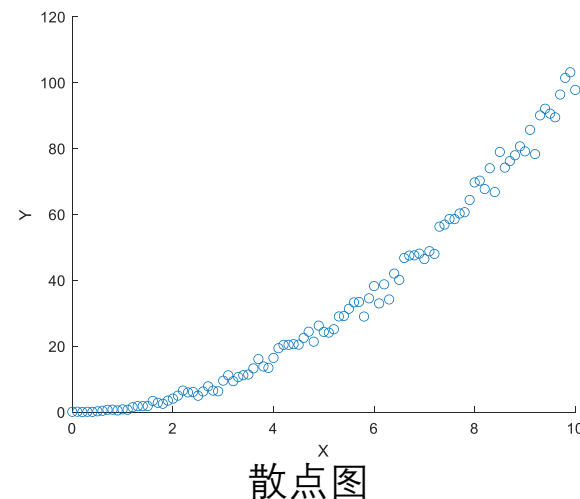
提高数据准确性的建议:

- 对输入过程进行**层次划分**，对不同层次的数据分别进行收集；
 - 例如HTTP业务建模为：**会话级、页面级、连接级、数据包级**
- 在收集数据的同时，对所收集数据的有效性进行分析，确保数据可用于仿真；
- 对不同**数据集**的**同质性**进行分析
 - 可以用Q-Q图对数据集的同质性进行分析
 - 作用：同质的数据集可以共同建模
- 通过绘制散点图的方式判断两个**变量之间**是否有**关联性**；
 - 作用：利用强关联可降低变量数

- **中位数**：把所有数值由小到大排列后，正中间的数。
- **四分位数**：把所有数值由小到大排列并分成四等份，处于三个分割点位置的数。



Q-Q图：横纵坐标分别为两个数据集的分位数



散点图

➤ 从数据到模型 <

1、数据收集

2、输入建模

轨迹驱动仿真 (trace-driven simulation)

采集数据直接用于仿真

经验输入建模 (empirical input modeling)

从采集数据中得到随机变量用于仿真

理论输入建模 (theoretical input modeling)

理论分布函数的参数根据采集数据进行估计

随机变量由拟合分布函数生成

➤ 经验建模 <

- 1、非参数建模 (Nonparametric Modeling)
- 2、个体数据的经验建模 (Empirical Modeling of Individual Data)
- 3、分组数据的经验建模 (Empirical Modeling of Grouped Data)

非参数建模

非参数建模：生成的随机输入为从收集数据中以 $1/n$ 的概率进行采样得到的数据，其中 n 为收集数据的总数。

建模方式：（收集数据为 $\{X_k: k = 1 \sim n\}$ ）

- 1、生成一个随机均匀分布数 $u \sim U(0,1)$;
- 2、令 $P = n \times u$ ，则 $k = [P] + 1$;
- 3、 X_k 即为生成的随机输入。

非参数建模

例：假设已收集到某银行ATM机在一个小时内前十名顾客的服务时间数据，如下表所示。如何用非参数建模方式进行建模？

观察数	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
服务时间	56	51	73	65	84	58	62	69	44	66

建模方式：

- 1、生成一个随机均匀分布数如， $u = 0.369981$;
- 2、 $P = n \times u = 3.69981$ ，则 $k = [P] + 1 = 4$;
- 3、 $X_4 = 65$ 即为生成的随机输入。

➤ 经验建模 <

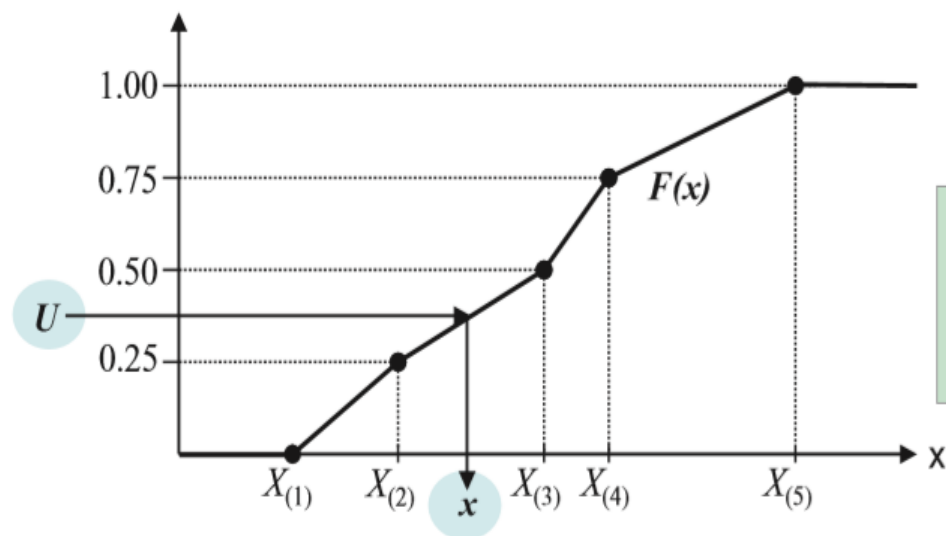
- 1、非参数建模 (Nonparametric Modeling)
- 2、个体数据的经验建模 (Empirical Modeling of Individual Data)
- 3、分组数据的经验建模 (Empirical Modeling of Grouped Data)

个体数据的经验建模

个体数据的经验建模：将收集到的数据进行递增排列，经验函数为分段线性函数。
 $F(X_k) = (k - 1)/(n - 1)$ 。生成的随机输入 x 为随机生成的0-1之间的数据在分段函数上对应的值，如图所示。

建模方式：（收集数据为 $\{X_k: k = 1 \sim n\}$ ）

- 1、对数据以递增方式排列，
然后绘制分段函数 $F(X)$;
- 2、生成一个随机均匀分布数 $u \sim U(0,1)$;
- 3、令 $P = (n - 1) \times u$ ，则 $J = [P] + 1$;
- 4、 $x = X_{(J)} + (P - J + 1) \times (X_{(J+1)} - X_{(J)})$ 。



个体数据的经验建模

例：假设已收集到某银行ATM机在一个小时内前十名顾客的服务时间数据，如下表所示。如何用个体数据的输入建模方式进行输入建模？

观察数	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
服务时间	56	51	73	65	84	58	62	69	44	66

建模方式：

1、对数据大小进行重新排列,并进行分段函数的绘制；

观察数	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
服务时间	44	51	56	58	62	65	66	69	73	84

2、生成一个随机均匀分布数 $u = 0.369981$;

3、 $P = (n - 1) \times u = 3.328929$ ，则 $J = [P] + 1 = 4$;

4、 $x = X_{(J)} + (P - J + 1) \times (X_{(J+1)} - X_{(J)}) = 59.316$ 即为生成的随机输入。

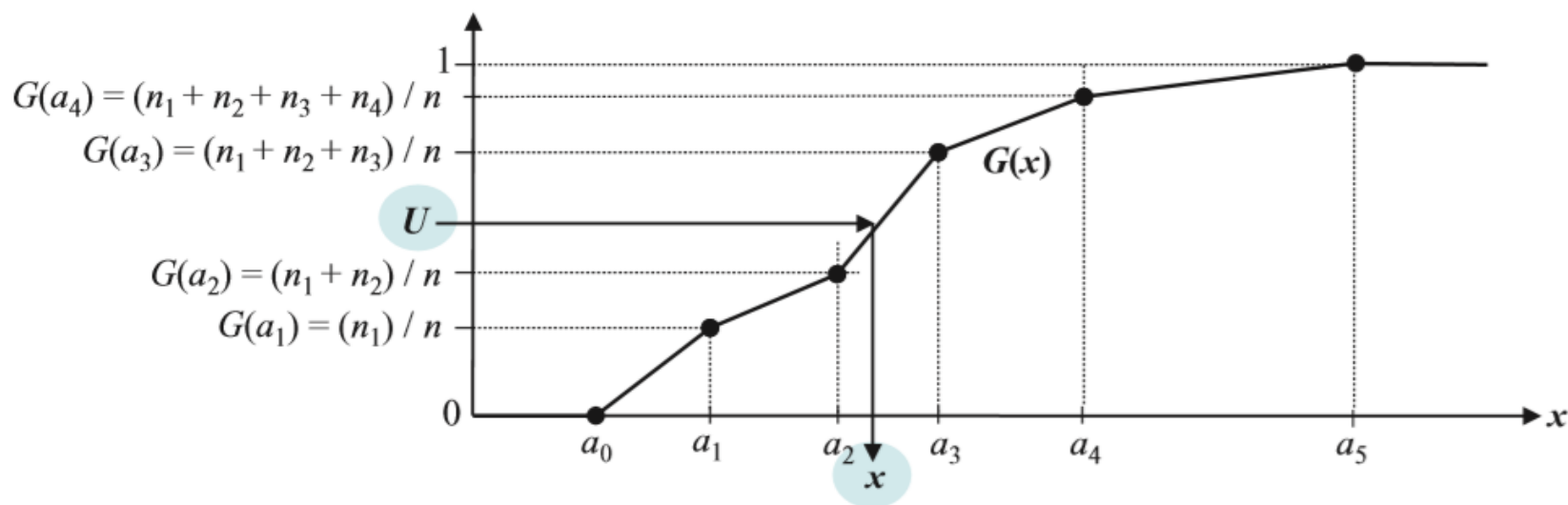
➤ 经验建模 <

- 1、非参数建模 (Nonparametric Modeling)
- 2、个体数据的经验建模 (Empirical Modeling of Individual Data)
- 3、分组数据的经验建模 (Empirical Modeling of Grouped Data)

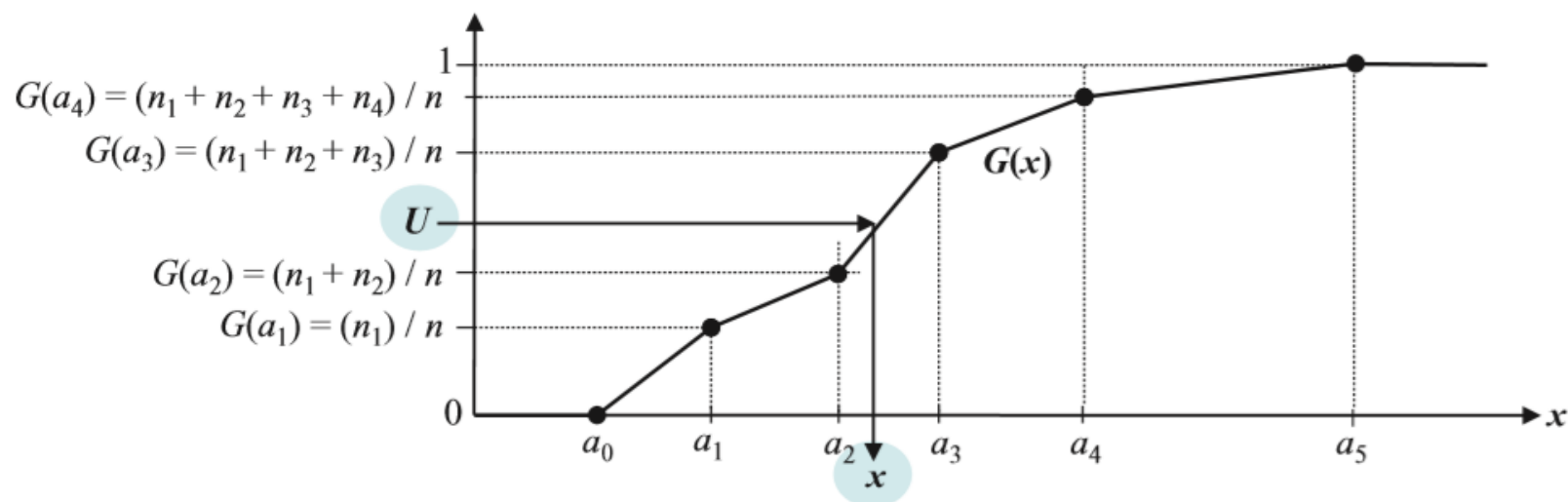
分组数据的经验建模

分组数据的经验建模：

- 将收集的数据分为 m 个区间 $\{[a_0, a_1), [a_1, a_2), \dots, [a_{m-1}, a_m)\}$ ，第 j 个区间包含 n_j 个数据
- 定义经验函数为分段函数： $G(a_0) = 0$ ， $G(a_j) = \sum_{i=1}^j n_i / n$ ，其中 $j = 1 \sim m$ ， $n = \sum n_j$ 。
- 生成随机输入 x ：随机生成的0-1之间的数据在分段函数上对应的值，如图所示（图为 $m=5$ 的情况）。



分组数据的经验建模



建模方式：（收集数据为 $\{X_k: k = 1 \sim n\}$ ）

- 1、以一个合适的区间大小对收集到的数据进行分组 $\{[a_0, a_1), [a_1, a_2), \dots, [a_{m-1}, a_m)\}$ ，并计算每个组所含有的数据数 n_j ，根据数据个数占比绘制经验函数 $G(X)$;
- 2、生成一个随机均匀分布数 $u \sim U(0,1)$;
- 3、使 J 满足 $G(a_J) \leq u \leq G(a_{J+1})$;
- 4、 $x = a_J + [u - G(a_J)] \times (a_{J+1} - a_J) / [G(a_{J+1}) - G(a_J)]$ 。

分组数据的经验建模

例：假设已收集到某银行ATM机在一个小时内前十名顾客的服务时间数据，如下表所示。如何用分组数据的输入建模方式进行输入建模？

观察数	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
服务时间	56	51	73	65	84	58	62	69	44	66

建模方式：

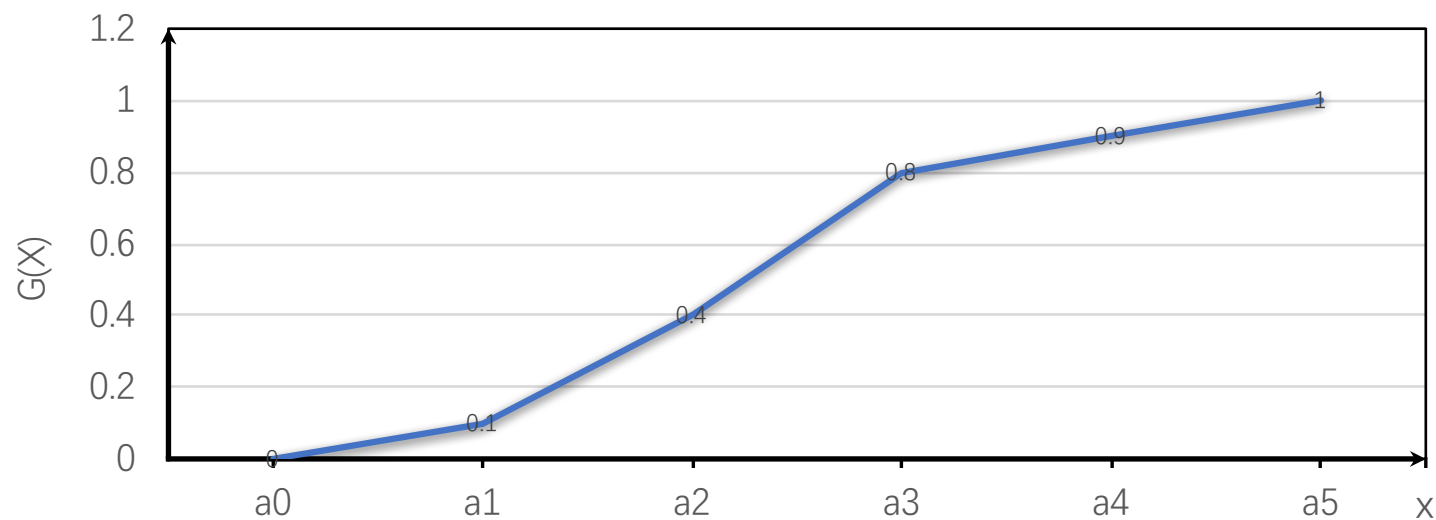
随机数以40%概率
位于60-70区间内

1、对数据大小进行分组，区间大小为10，为5组并进行分段函数的绘制；

组号	1	2	3	4	5
区间	40-50	50-60	60-70	70-80	80-90
数据数	1	3	4	1	1
G(X)	1/10	4/10	8/10	9/10	10/10

$$a_0 = 40; a_1 = 50; a_2 = 60; a_3 = 70; a_4 = 80; a_5 = 90$$

分组数据的经验建模



2、生成一个随机均匀分布数 $u = 0.369981$;

3、使 J 满足 $G(a_J) \leq u \leq G(a_{J+1})$, $J = 1$;

4、 $x = a_J + [u - G(a_J)] \times \frac{a_{J+1} - a_J}{[G(a_{J+1}) - G(a_J)]} = 58.9960$ 。

➤ 理论建模 ◀

- 1、数据独立性检查
- 2、分布函数的选择
- 3、参数估计
- 4、拟合度测试

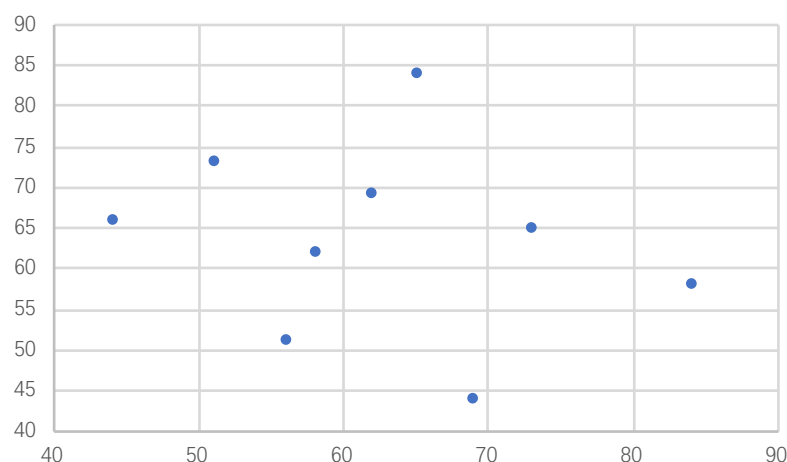
数据独立性检查

简单直观的**独立性**检查方式：

将收集的一组数据按照时间收集顺序进行排序， X_1, X_2, \dots, X_n ，以 X_i 为横坐标， X_{i+1} 为纵坐标绘制散点图。若散点图为随机分布，则数据独立。

例：假设已收集到某银行ATM机在一个小时内前十名顾客的服务时间数据，如下表所示。判断数据独立性。

观察数	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
服务时间	56	51	73	65	84	58	62	69	44	66



如左图所示，图中数据为随机分布，所以收集到的数据具有**独立性**。

（这里只考虑了前后两个数据之间的独立性，如果需要，可以考虑 X_i 和 X_{i+k} 之间的相关性）

数据独立性检查

➤ 数据不独立情况下的处理方法：

- 如果检测到数据不独立，首先应当对所对应的物理过程进行分析，**判断**数据间本身是否就应当具有相关性；
- 如果是，如下两种建模方法：

如果**数据间本身就应具有相关性**，则应按上一章的随机过程建模方法进行建模；

如果**物理过程可分割为多个不同层次或子过程**，则可以将整个过程划分为层次或子过程，使得划分后的数据统计具有独立性。

➤ 理论输入建模 ◀

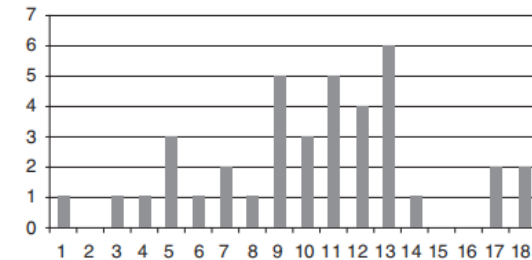
- 1、数据独立性检查
- 2、分布函数的选择
- 3、参数估计
- 4、拟合度测试

分布函数选择

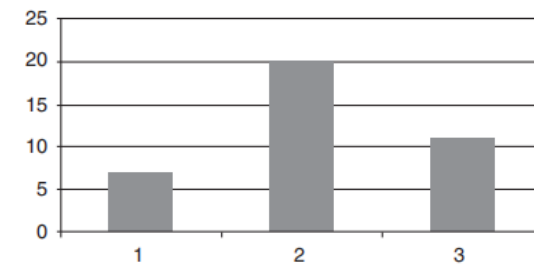
- 分布函数选择：基于理论判断和直方图的形状。
- 在绘制直方图时注意选择合适的直方图区间大小。

一般选择直方图区间数 $= \sqrt{\text{有效数据数}}$

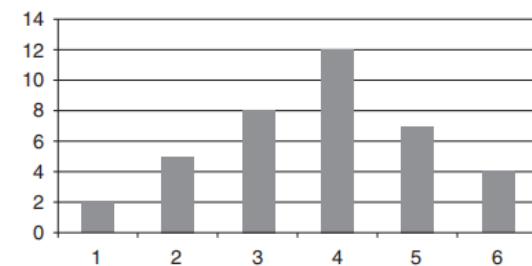
区间过大或过小都无法反映正确的形状



区间过小



区间过大



区间大小适中

分布函数选择

➤ 选择分布函数时，需考虑数据：

- 连续 or 离散？

常见**连续**分布：均匀分布、正态分布、指数分布、t-分布、Gamma分布等

常见**离散**分布：伯努利分布、泊松分布、二项分布、负二项分布等

- 是否非负？
- 是否关于均值对称？

分布函数选择

➤ 一些特殊的度量值

- Lexis 比率 (Lexis ration) τ : 方差与均值之比, 用于区分离散分布的类型
 - 数据越**分散**, τ 越大
 - 例如: 泊松分布 $\tau=1$, 二项分布 $\tau<1$, 负二项分布 $\tau>1$
- 变异系数 (Coefficient of variance): 标准差与均值之比, 常用于连续分布
 - 例如: 指数分布该值等于1
- 偏斜: 对称性的度量 $s = \frac{E(X-EX)^3}{\sigma^3}$
 - 偏斜**接近0**: 正态分布、均匀分布等对称分布
 - 偏斜**较大**: 指数分布、weibull分布、帕累托分布、瑞利分布等

根据上述数据特征, 选择合适的分布函数

► 理论输入建模 ◀

- 1、数据独立性检查
- 2、分布函数的选择
- 3、参数估计
- 4、拟合度测试

参数估计

最大似然估计：指数分布，正态分布，对数正态分布；

矩量法：Erlang分布，Beta分布。

输入变量类型	分布	参数估计
到达时间间隔	指数分布(θ)	最大似然估计
	Erlang分布(k, θ)	矩量法
服务(修复)时间	Beta分布(α, β)	矩量法
	正态分布(μ, σ)	最大似然估计
	对数正态分布(μ, σ)	最大似然估计

参数估计

➤ 最大似然估计法:

- 基本思想: 利用已知的样本结果信息 x_1, x_2, \dots, x_n , 反推最具有可能 (最大概率) 导致这些样本结果出现的模型参数值 θ 。
- 似然函数:

$$lik(\theta) = f_D(x_1, x_2, \dots, x_n | \theta)$$

其中, f_D 为概率密度函数

- 最大似然求 θ : 使似然函数最大的参数值 θ

参数估计

最大似然举例：正态分布，密度函数为 $N(x|\mu, \sigma^2) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{\frac{1}{2}}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}(x - \mu)^2\right\}$

数据 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_N)^T$ 的联合概率为 $p(\mathbf{x}|\mu, \sigma^2) = \prod_{i=1}^N N(x_i|\mu, \sigma^2)$

➤ 步骤一：将正态分布代入对数似然函数

$$\ln L = \ln p(\mathbf{x}|\mu, \sigma^2) = -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{n=1}^N (x_n - \mu)^2 - \frac{N}{2} \ln \sigma^2 - \frac{N}{2} \ln(2\pi)$$

➤ 步骤二：对似然函数求偏导

$$\begin{cases} \frac{\partial \ln L}{\partial \mu} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^N (x_i - \mu) = 0 \\ \frac{\partial \ln L}{\partial (\sigma^2)} = -\frac{N}{2\sigma^2} + \frac{1}{2\sigma^4} \sum_{i=1}^N (x_i - \mu)^2 = 0 \end{cases}$$

参数估计

➤ 矩量法:

基本思想: 计算所采集数据各阶中心矩的统计值 \mathbf{t} , 以及所选分布的矩 $f(\mathbf{s})$, 其中 \mathbf{s} 为参数集合。设置 $f(\mathbf{s}) = \mathbf{t}$, 通过解方程得到相应参数 \mathbf{s} 。

矩量法举例: 爱尔兰分布, 密度函数为 $f(x) = \frac{\theta^{-k} x^{k-1} e^{-x/\theta}}{(k-1)!}$ 。

➤ 步骤一: 计算**所采集数据各阶中心矩**的统计值。

一阶样本矩: $m_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$; 二阶样本矩: $m_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2$

➤ 步骤二: **根据密度函数**得到一阶和二阶原点矩。

$$E[X] = \int x f(x) dx = k\theta; \quad E[X^2] = \int x^2 f(x) dx = k(k+1)\theta^2$$

➤ 步骤三: **建立等式**求解

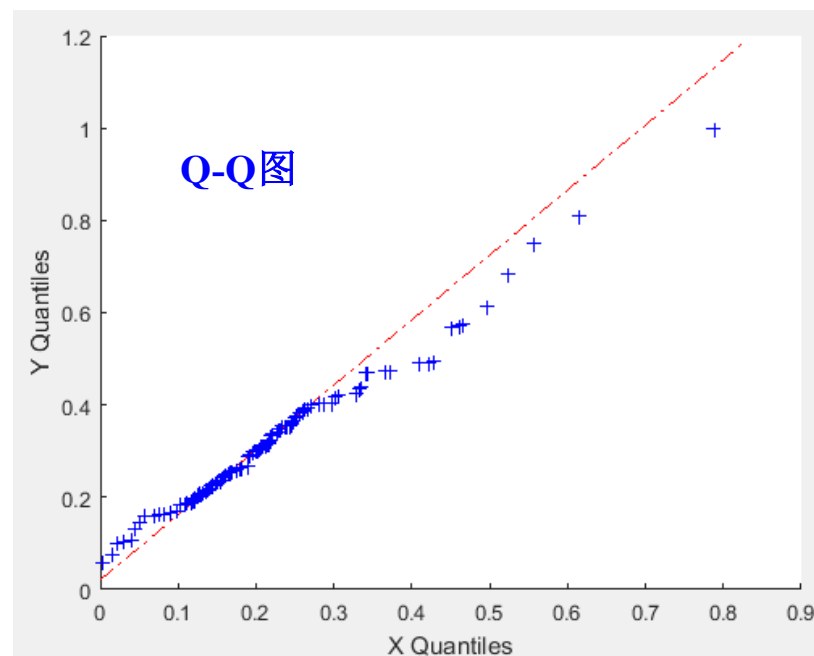
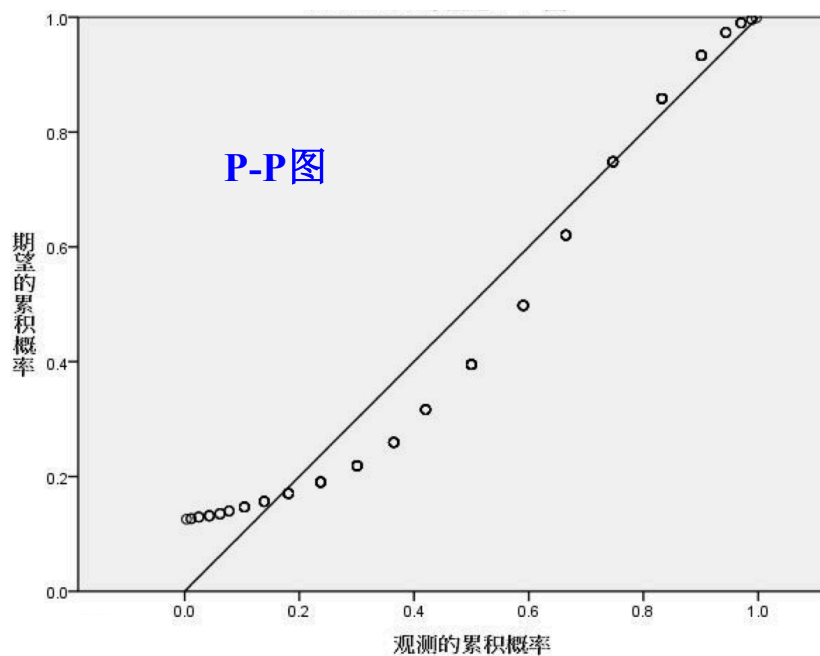
$$\hat{k} = \frac{(m_1)^2}{[m_2 - (m_1)^2]}; \quad \hat{\theta} = \frac{[m_2 - (m_1)^2]}{m_1};$$

► 理论输入建模 ◀

- 1、数据独立性检查
- 2、分布函数的选择
- 3、参数估计
- 4、拟合度测试

拟合度测试

- 拟合度测试方法有**图形法**和**解析法**两种
- 图形法：
 - P-P图：数据CDF和拟合分布CDF的对应点分别作为横纵坐标
 - Q-Q图：数据分位点和拟合分布分位点分别作为横纵坐标



拟合度测试

➤ 解析法：

- 柯尔莫可洛夫-斯米洛夫检验 (Kolmogorov–Smirnov test, K-S test) :
检验单一样本是否来自某一特定分布的方法

- 定义: $F_0(x)$ 特定分布的分布函数, $F_n(x)$ 表示一组随机样本计算得到的累积概率函数。
- K-S值:

$$D = \max |F_0(x) - F_n(x)|$$

当实际观测 D 小于门限, 认为服从特定分布

- 卡方检验: 比较理论频数和实际频数的吻合程度

$$\chi^2 = \sum \frac{(\text{observed} - \text{expected})^2}{\text{expected}}$$

拟合度测试

拟合度测试方法：卡方检验

- 卡方检验方式：将采集数据分为 m 组 $\{[a_0, a_1), [a_1, a_2), \dots, [a_{m-1}, a_m)\}$ ，第 j 个区间包含 n_j 个数据，检验统计量：

$$\chi^2 = \sum_{j=1}^m \frac{(n_j - np_j)^2}{n_j}, \quad p_j = \int_{a_{j-1}}^{a_j} \hat{f}(x) dx$$

其中 n 为有效数据量总数， $\hat{f}(x)$ 为拟合分布的密度函数。

- 在计算完检验统计量 χ^2 后，与 $(m-1)$ 自由度的卡方值进行检验。
- 卡方检验条件： n 足够大， np_j 不能太小。一般要求 $n \geq 50$ 以及 $np_j \geq 5$ 。当 np_j 不足够大时，可以适当将某些区间合并来满足这个条件。

➤ 目录 ➤

01、从数据到模型

02、业务源模型

03、拓扑模型

04、运动模型

05、信道模型

业务源建模简介

- **业务源模型重要性**：在信息网络建模中，业务源的模型至关重要，准确的业务模型能够对业务中的关键特征进行表示。
- 不同的实际应用将产生不同的业务源类型，例如：**http业务、P2P业务、语音业务、视频业务和计算业务**等。
- 建模过程通常包括两步：
 - **首先**：通过适当的方法来测量关键特征，方法如：服务器日志、客户端日志、数据包跟踪等方法；
 - **然后**：在模型中表示出这些特征，例如采用马尔可夫链等方法。

业务源模型的共性特征

- **层次性**：基本都将业务过程分为多个不同层次，分层建模
- **多参数**：
 - 基本都不是单参数模型
 - 通过对时间间隔、持续时间、数据量大小等多个量分别建模，最终达到模拟整个随机过程的目的
- **协议流程分析**：
 - 业务源模型往往与应用层协议密切相关，这些协议的处理流程基本都遵循一定标准，通过对标准所规定的协议流程的分析，从中划分出**确知量**和真正的**随机量**
 - 直接对这些随机量进行建模，对确知量则直接通过模拟流程得到。

›HTTP业务‹

1.1.1、HTTP业务模型

1.1.2、HTTP参数

1.1.3、NS3中实现HTTP业务

HTTP业务

➤ WWW业务：因特网的重要部分

➤ WWW业务**基本概念**：

- **网页**：网络业务建模的重要模块

- 包括ASCII形式的超文本标记语言（HTML）

- HTML：定义网页的结构和互联关系

- **主对象**：组成网页页面的主体框架，即一个由HTML描述的文档
- **嵌入对象**：内嵌在页面框架中的文本、声音或者图片等。

`<object width="400" height="400" data="helloworld.swf"></object>`

：嵌入 一段 .swf

- **下载网页的过程**：向网页的URL链接发送请求，通过**HTTP协议**，与网页服务器之间建立TCP连接

HTTP业务

HTTP 业务 模型

首先需要收集重要的数据来进行分析，以确定适当的参数

然后进行建模

数据采集方法

- 服务器日志：
 - 服务器跟踪所服务的文件
 - 没有考虑用户行为
- 客户端日志：
 - 在客户端进行文件跟踪，需要修改浏览器，目前一般不可用
- 数据包追踪：
 - 最流行的方法
 - 如：Wireshark、TCP-Dump等工具

建模方法

- 面向页面的模型

面向页面的建模

面向页面的模型通常以**多层结构**来进行描述，包括**会话级**、**页面级**、**连接级**、**数据包级**。

➤ 会话级：

- 描述用户的行为
- 创建一个页面后执行的跳转、重定向、整合等都可以是一个会话，只要不关闭浏览器页面，就是一次会话
- 在会话中用户浏览多个网页，会话表示为页面的集合
- 参数：
 - 例如：每个周期的网络会话个数、该周期中的会话分布

➤ 页面级：

- 描述每个会话的网页
- 参数
 - 例如：每个会话的网页数，两个网页之间时间的分布
 - 每个页面之间的时间建模为阅读时间

面向页面的建模

面向页面的模型通常以**多层结构**来进行描述，包括会话级、页面级、连接级、数据包级。

- **连接级**：
 - 网页包括多个目标，通过多个TCP连接进行传输
 - 参数例如：描述每个页面的连接个数，两个连续连接之间的时间，连接大小的分布
- **数据包级**：
 - 在TCP/IP数据包中对每个连接的字节进行划分
 - 参数例如：描述数据包大小的分布，数据包到达的时间间隔。

›HTTP业务‹

1.1.1、HTTP业务模型

1.1.2、HTTP参数

1.1.3、NS3中实现HTTP业务

HTTP参数：会话级

会话级重要参数包括：

- 会话到达间隔
- 浏览时间
- 每个会话的页面数

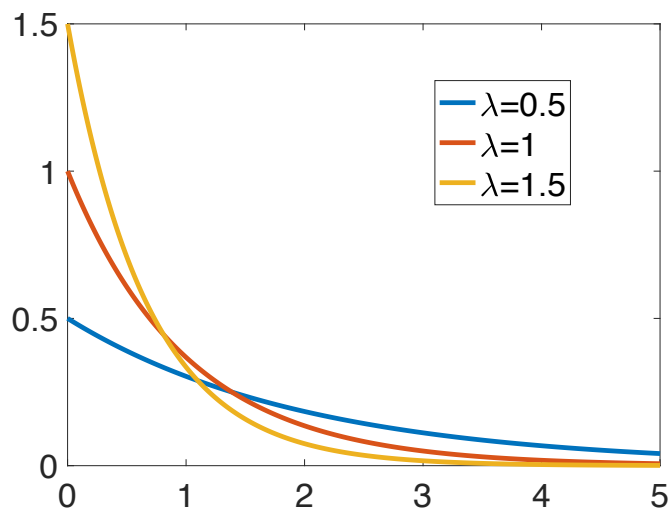
- 会话到达间隔的常用分布：
 - 指数分布
 - 帕累托分布
- 浏览时间的常用分布：
 - Weibull分布
 - Gamma分布
 - 几何分布
- 每个会话页面数的常用分布：
 - Weibull分布
 - Lognormal分布
 - 几何分布等

HTTP业务

HTTP参数：会话级

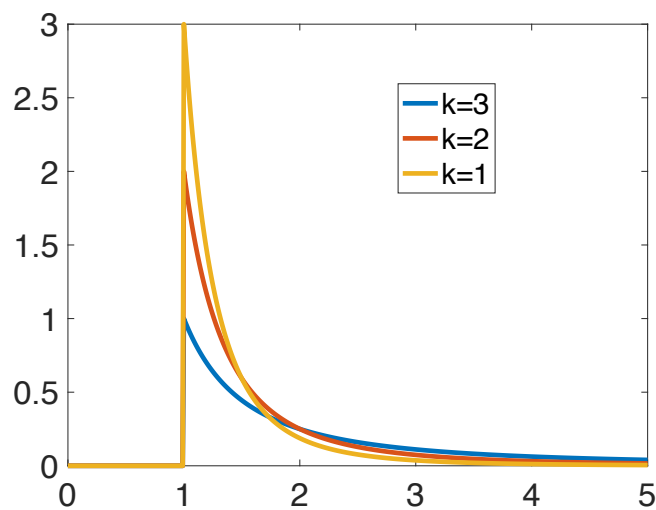
指数分布

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$



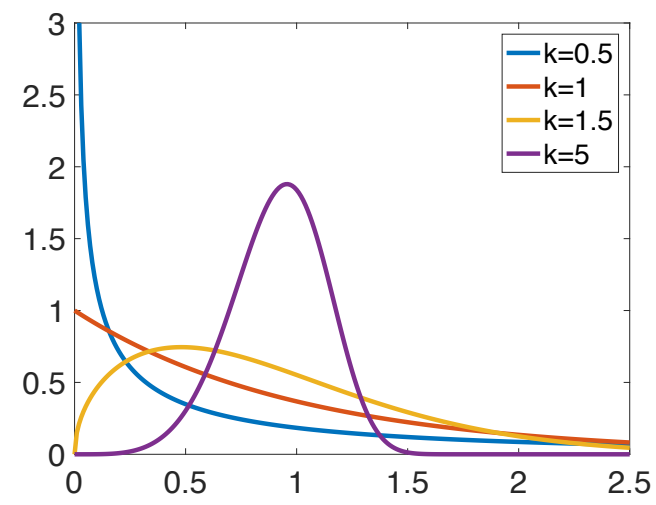
帕累托分布

$$p(x) = \begin{cases} 0, & \text{if } x < x_{min} + \mu; \\ \frac{kx_{min}^k}{(x - \mu)^{k+1}}, & \text{if } x \geq x_{min} + \mu \end{cases}$$



Weibull分布

$$f(x; \lambda, k) = \begin{cases} \frac{k}{\lambda} \left(\frac{x}{\lambda}\right)^{k-1} e^{-(x/\lambda)^k} & x \geq 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

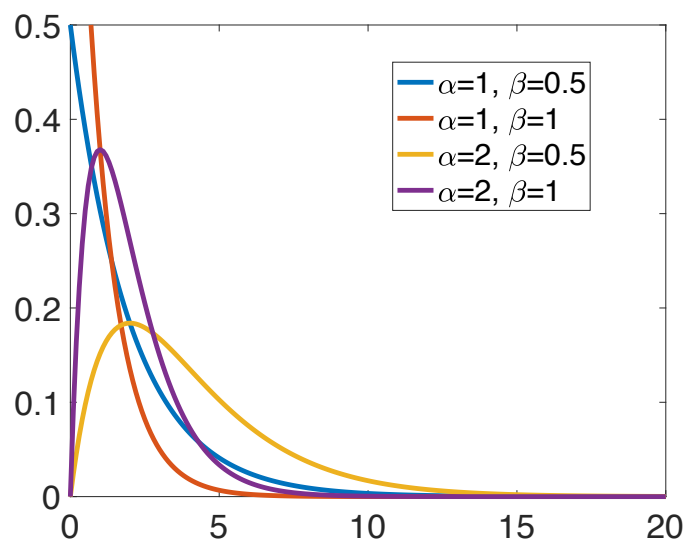


HTTP业务

HTTP参数：会话级

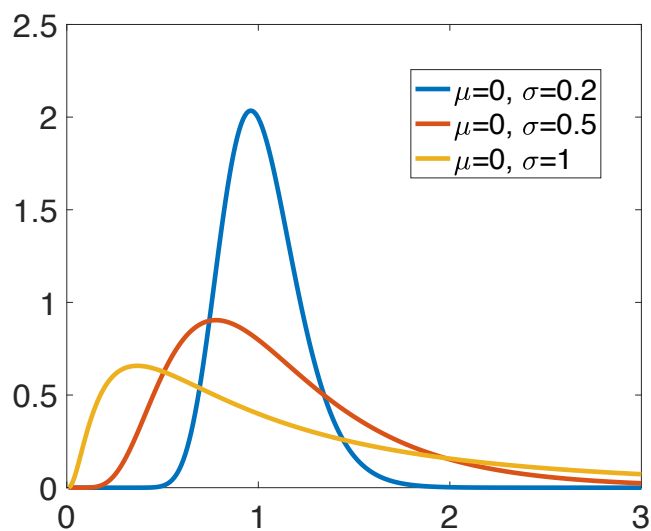
Gamma分布

$$f(x, \beta, \alpha) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x}, x > 0$$



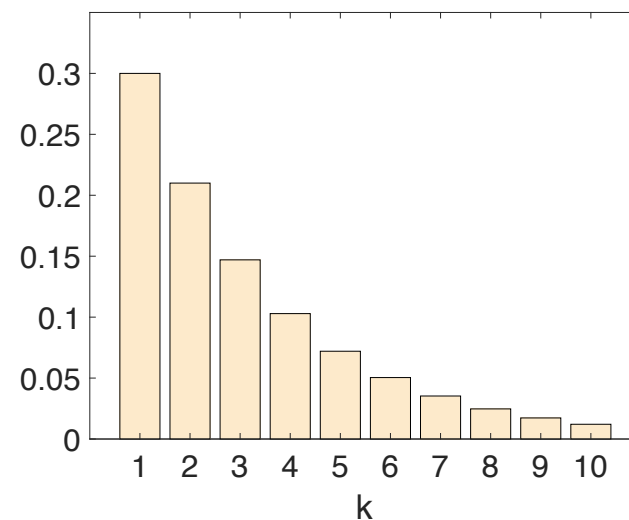
对数正态分布

$$p(x) = \frac{1}{x\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(\ln x - \mu)^2}{2\sigma^2}}$$



几何分布

$$P(X = k) = (1 - p)^{k-1} p, k = 1, 2, \dots$$



HTTP参数：页面级

页面级重要参数包括：

- 同一会话中两个连续页面间时间
- 主对象特征
- 嵌入对象特征
- 主对象解析时间

- 同一会话中两个连续页面间时间的常用分布：
 - Weibull分布
 - Gamma分布
 - 帕累托分布
 - 几何分布
- 主对象大小的常用分布：
 - Lognormal分布
 - Pareto分布
- 嵌入对象个数的常用分布：
 - Gamma分布
 - Pareto分布
- 主对象解析时间的常用分布：
 - Weibull分布
 - 指数分布

HTTP参数：连接级

连接级重要参数包括：

- 每个页面的连接个数
- 同一页面两个连续连接的时间间隔
- 连接的大小

- 连接数的常用分布：
 - Gamma分布
 - 帕累托分布
- 时间间隔的常用分布：
 - Gamma分布
- 连接大小的常用分布：
 - Lognormal分布

›HTTP业务‹

1.1.1、HTTP业务模型

1.1.2、HTTP参数

1.1.3、NS3中实现HTTP业务

HTTP业务

01 业务产生器

包括了一到多个
ThreeGppHttpClient应用，
连接到一个
ThreeGppHttpServer应用

02 客户端模型

对网页浏览器进行建模，
从服务器请求网页

03 服务器模型

- 负责服务所请求的网页。
- 服务器基于所收到的请求类型，发送主对象（即网页的HTML文件）或者嵌入对象（例如HTML文件的图像）

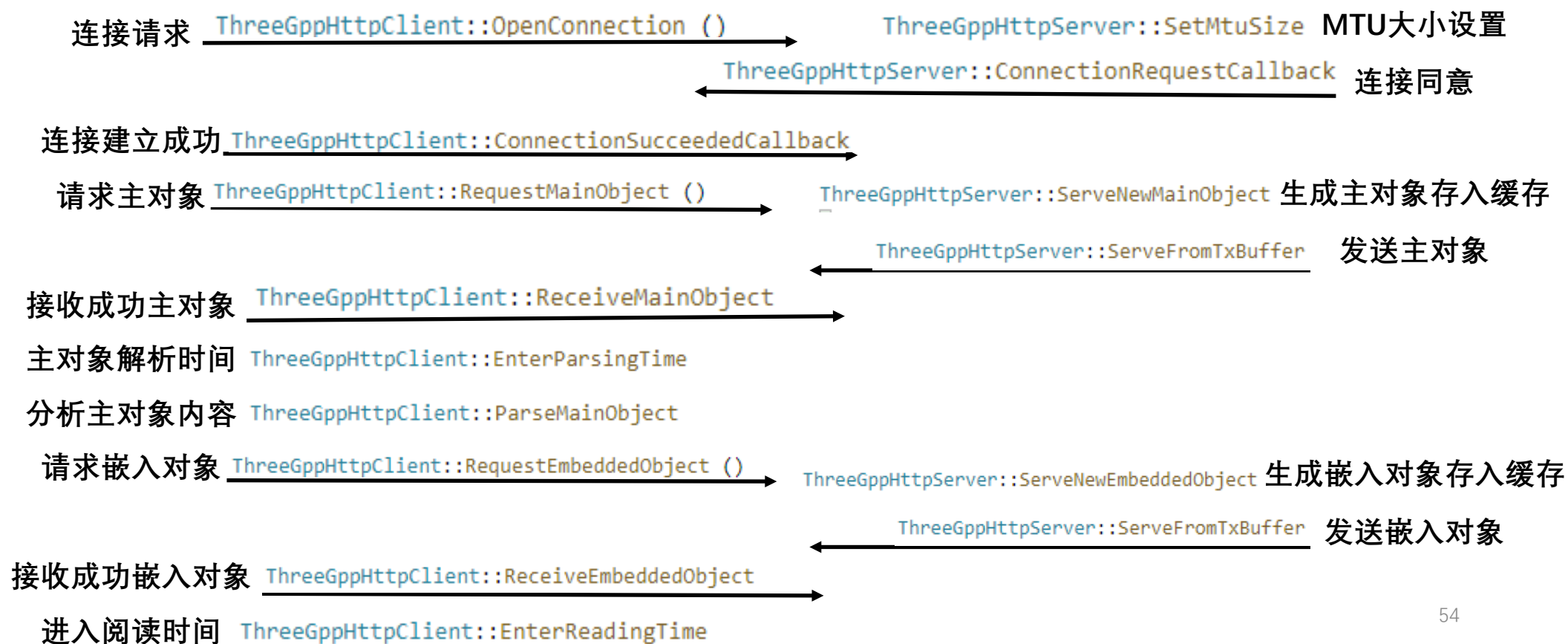
- 该客户端是一种对网页服务器业务进行仿真的应用，该应用与**ThreeGppHttpServer**应用一起工作。
- 工作流程：
 1. 打开到目标网络服务器的连接
 2. 连接建立后，立即发送请求数据包，从服务器请求主对象
 3. 在收到主对象后，对其进行解析。
 4. 解析过程确定网页中嵌入式对象的个数。
 - 如果有至少一个嵌入式对象，则从服务器请求第一个嵌入式对象。而后续嵌入式对象的请求会跟随前一个完全接收到的对象。
 - 如果没有嵌入式对象，则该应用进入阅读时间。
 5. 阅读时间需要一个较长的随机时延，此时不进行任何网络业务。
 6. 阅读时间结束后，返回第2步。

- 对网页服务器业务进行仿真的应用，与**ThreeGppHttpClient**一起工作
- 响应请求：
 - 每个请求是一个数据包，包括了**ThreeGppHttpHeader**
 - 其中的属性content type决定了客户端所请求对象的类型，可能是主对象类型，或嵌入式对象类型
- 产生返回客户端的对象：
 - 所产生的对象大小是随机产生的
 - 每个对象可以以多个数据包的形式进行发送。
- **ThreeGppHttpServerTxBuffer**
 - 每个实体跟踪所服务的对象类型，以及剩下需要发送的字节数。
 - 该应用接收来自客户端的连接请求，每个连接一直处于保持状态直到客户端断开连接
 - **ThreeGppHttpVariables**配置最大传输单元大小。默认为536字节，最大为1460字节

3GPP HTTP——代码实现

客户端

服务端



3GPP HTTP客户端——分析主对象时间

分析主对象时间服从指数分布：

```
const Time parsingTime = m_httpVariables->GetParsingTime ();  
ThreeGppHttpVariables::GetParsingTime ()  
{  
    return Seconds (m_parsingTimeRng->GetValue ());  
}  
  
m_parsingTimeRng = CreateObject<ExponentialRandomVariable> ();
```

指数分布的均值设置：

```
void  
ThreeGppHttpVariables::SetParsingTimeMean (Time mean)  
{  
    NS_LOG_FUNCTION (this << mean.GetSeconds ());  
    m_parsingTimeRng->SetAttribute ("Mean", DoubleValue (mean.GetSeconds ()));  
}
```

3GPP HTTP客户端——主对象中嵌入对象数量

主对象中嵌入对象数量服从Pareto分布：

```
m_embeddedObjectsToBeRequested = m_httpVariables->GetNumOfEmbeddedObjects ();
ThreeGppHttpVariables::GetNumOfEmbeddedObjects ()
{ // 参数验证
    const uint32_t upperBound =
        static_cast<uint32_t> (m_numOfEmbeddedObjectsRng->GetBound ());
    if (upperBound <= m_numOfEmbeddedObjectsScale){
        NS_FATAL_ERROR ("`NumOfEmbeddedObjectsMax` attribute "
            << " must be greater than"
            << " the `NumOfEmbeddedObjectsScale` attribute.");}
    // 找一个随机值使它落入[scale, upperBound)区间，上面验证保证不会无限循环。
    uint32_t value;
    do{
        value = m_numOfEmbeddedObjectsRng->GetInteger ();
    }
    while ((value < m_numOfEmbeddedObjectsScale) || (value >= upperBound));
    // 返回值在区间[0, (upperBound - scale))内。
    return (value - m_numOfEmbeddedObjectsScale);}

m_numOfEmbeddedObjectsRng = CreateObject<ParetoRandomVariable> ();
```



3GPP HTTP客户端——主对象中嵌入对象数量

Pareto分布的 $\max(\mu)$ 、 $\text{shape}(1/k)$ 、 $\text{scale}(x_{\min})$ 设置:

$$p(x) = \begin{cases} 0, & \text{if } x < x_{\min} + \mu; \\ \frac{kx_{\min}^k}{(x - \mu)^{k+1}}, & \text{if } x \geq x_{\min} + \mu \end{cases}$$

```
void
ThreeGppHttpVariables::SetNumOfEmbeddedObjectsMax (uint32_t max)
{ NS_LOG_FUNCTION (this << max);
  m_numOfEmbeddedObjectsRng->SetAttribute ("Bound",
  | | | | | | | | | | | | | | | | | | | | DoubleValue (static_cast<double> (max)));}
void
ThreeGppHttpVariables::SetNumOfEmbeddedObjectsShape (double shape)
{ NS_LOG_FUNCTION (this << shape);
  NS_ASSERT_MSG (std::fabs (shape - 1.0) > 0.000001,
  | | | | | | | | | | "Shape parameter must not equal to 1.0.");
  m_numOfEmbeddedObjectsRng->SetAttribute ("Shape", DoubleValue (shape));}
void
ThreeGppHttpVariables::SetNumOfEmbeddedObjectsScale (uint32_t scale)
{NS_LOG_FUNCTION (this << scale);
  NS_ASSERT_MSG (scale > 0, "Scale parameter must be greater than zero.");
  m_numOfEmbeddedObjectsScale = scale;
  m_numOfEmbeddedObjectsRng->SetAttribute ("Scale", DoubleValue (scale));}
```

阅读时间服从指数分布：

```
const Time readingTime = m_httpVariables->GetReadingTime ();
ThreeGppHttpVariables::GetReadingTime ()
{
    return Seconds (m_readingTimeRng->GetValue ());
}
m_readingTimeRng = CreateObject<ExponentialRandomVariable> ();
```

指数分布的均值设置：

```
void
ThreeGppHttpVariables::SetReadingTimeMean (Time mean)
{
    NS_LOG_FUNCTION (this << mean.GetSeconds ());
    m_readingTimeRng->SetAttribute ("Mean", DoubleValue (mean.GetSeconds ()));
}
```

MTU大小服从取值为1500和576的离散分布：

```
m_mtuSize = m_httpVariables->GetMtuSize ();  
ThreeGppHttpVariables::GetMtuSize ()  
{const double r = m_mtuSizeRng->GetValue ();  
  NS_ASSERT (r >= 0.0);  
  NS_ASSERT (r < 1.0);  
  if (r < m_highMtuProbability) {  
    return m_highMtu; // 1500 bytes if including TCP header.  
  }  
  else {  
    return m_lowMtu; // 576 bytes if including TCP header. }  
}  
  
m_mtuSizeRng = CreateObject<UniformRandomVariable> ();
```

3GPP HTTP服务端——MTU大小

MTU大小涉及到的代码参数（最大MTU、最小MTU、选择大MTU的概率）设置：

```
.AddAttribute ("LowMtuSize",
    "The lower MTU size.",
    UIntegerValue (536),
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::m_lowMtu),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> (0))
.AddAttribute ("HighMtuSize",
    "The higher MTU size.",
    UIntegerValue (1460),
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::m_highMtu),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> (0))
.AddAttribute ("HighMtuProbability",
    "The probability that higher MTU size is used.",
    DoubleValue (0.76),
    MakeDoubleAccessor (&ThreeGppHttpVariables::m_highMtuProbability),
    MakeDoubleChecker<double> (0, 1))
```

主对象大小服从对数正态分布：

```
const uint32_t objectSize = m_httpVariables->GetMainObjectSize ();

ThreeGppHttpVariables::GetMainObjectSize ()
{ // 参数验证.
    if (m_mainObjectSizeMax <= m_mainObjectSizeMin)
    { NS_FATAL_ERROR ("`MainObjectSizeMax` attribute "
        << " must be greater than"
        << " the `MainObjectSizeMin` attribute."); }
    // 寻找一个值使它落在 [min, max) 区间内
    uint32_t value;
    do
    { value = m_mainObjectSizeRng->GetInteger (); }
    while ((value < m_mainObjectSizeMin) || (value >= m_mainObjectSizeMax));
    return value; }

m_mainObjectSizeRng = CreateObject<LogNormalRandomVariable> ();
```

对数正态分布参数（均值、方差）与代码中涉及的最大最小值的设置：

```
.AddAttribute ("MainObjectSizeMean",
    "The mean of main object sizes (in bytes).",
    UIntegerValue (10710),
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::SetMainObjectSizeMean),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> ())
.AddAttribute ("MainObjectSizeStdDev",
    "The standard deviation of main object sizes (in bytes).",
    UIntegerValue (25032),
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::SetMainObjectSizeStdDev),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> ())
.AddAttribute ("MainObjectSizeMin",
    "The minimum value of main object sizes (in bytes).",
    UIntegerValue (100),
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::m_mainObjectSizeMin),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> (22))
.AddAttribute ("MainObjectSizeMax",
    "The maximum value of main object sizes (in bytes).",
    UIntegerValue (2000000), // 2 MB
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::m_mainObjectSizeMax),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> ())
```

对数正态分布参数（均值、方差）设置：

```
void
ThreeGppHttpVariables::SetMainObjectSizeMean (uint32_t mean)
{ NS_LOG_FUNCTION (this << mean);
  NS_ASSERT_MSG (mean > 0, "Mean must be greater than zero.");
  m_mainObjectSizeMean = mean;
  if (IsInitialized ())
  { UpdateMainObjectMuAndSigma ();}}
void
ThreeGppHttpVariables::SetMainObjectSizeStdDev (uint32_t stdDev)
{ NS_LOG_FUNCTION (this << stdDev);
  m_mainObjectSizeStdDev = stdDev;
  if (IsInitialized ())
  {UpdateMainObjectMuAndSigma ();}}
```

对数正态分布参数更新：

```
void
ThreeGppHttpVariables::UpdateMainObjectMuAndSigma (void)
{
    NS_LOG_FUNCTION (this);
    const double a1 = std::pow (m_mainObjectSizeStdDev, 2.0);
    const double a2 = std::pow (m_mainObjectSizeMean, 2.0);
    const double a = std::log (1.0 + (a1 / a2));
    const double mu = std::log (m_mainObjectSizeMean) - (0.5 * a);
    const double sigma = std::sqrt (a);
    NS_LOG_DEBUG (this << " Mu= " << mu << " Sigma= " << sigma << ".");
    m_mainObjectSizeRng->SetAttribute ("Mu", DoubleValue (mu));
    m_mainObjectSizeRng->SetAttribute ("Sigma", DoubleValue (sigma));
}
```


嵌入对象大小服从对数正态分布：

```
const uint32_t objectSize = m_httpVariables->GetEmbeddedObjectSize ();
ThreeGppHttpVariables::GetEmbeddedObjectSize ()
{ // 参数验证.
    if (m_embeddedObjectSizeMax <= m_embeddedObjectSizeMin)
    {NS_FATAL_ERROR ("`EmbeddedObjectSizeMax` attribute "
        << " must be greater than"
        << " the `EmbeddedObjectSizeMin` attribute."); }
    //寻找一个值使它落在[min, max)区间内
    uint32_t value;
    do
    {value = m_embeddedObjectSizeRng->GetInteger ();}
    while ((value < m_embeddedObjectSizeMin) || (value >= m_embeddedObjectSizeMax))
    return value;}

m_embeddedObjectSizeRng = CreateObject<LogNormalRandomVariable> ();
```

对数正态分布参数（均值、方差）与代码中涉及的最大最小值的设置：

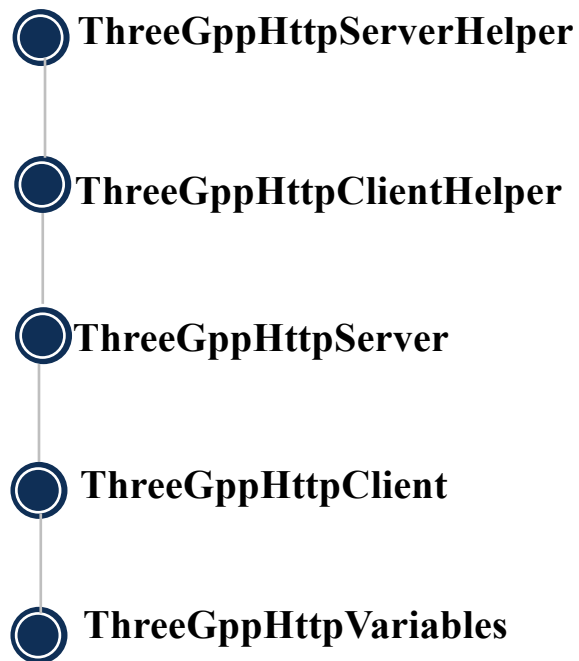
```
.AddAttribute ("EmbeddedObjectSizeMean",
    "The mean of embedded object sizes (in bytes).",
    UIntegerValue (7758),
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::SetEmbeddedObjectSizeMean),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> ())
.AddAttribute ("EmbeddedObjectSizeStdDev",
    "The standard deviation of embedded object sizes (in bytes).",
    UIntegerValue (126168),
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::SetEmbeddedObjectSizeStdDev),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> ())
.AddAttribute ("EmbeddedObjectSizeMin",
    "The minimum value of embedded object sizes (in bytes).",
    UIntegerValue (50),
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::m_embeddedObjectSizeMin),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> (22))
.AddAttribute ("EmbeddedObjectSizeMax",
    "The maximum value of embedded object sizes (in bytes).",
    UIntegerValue (2000000), // 2 MB
    MakeUIntegerAccessor (&ThreeGppHttpVariables::m_embeddedObjectSizeMax),
    MakeUIntegerChecker<uint32_t> ())
```

对数正态分布参数（均值、方差）设置：

```
void
ThreeGppHttpVariables::SetEmbeddedObjectSizeMean (uint32_t mean)
{NS_LOG_FUNCTION (this << mean);
  NS_ASSERT_MSG (mean > 0, "Mean must be greater than zero.");
  m_embeddedObjectSizeMean = mean;
  if (IsInitialized ())
  { UpdateEmbeddedObjectMuAndSigma ();}}
void
ThreeGppHttpVariables::SetEmbeddedObjectSizeStdDev (uint32_t stdDev)
{NS_LOG_FUNCTION (this << stdDev);
  m_embeddedObjectSizeStdDev = stdDev;
  if (IsInitialized ())
  {UpdateEmbeddedObjectMuAndSigma (); }}
```

对数正态分布参数（均值、方差）更新：

```
void
ThreeGppHttpVariables::UpdateEmbeddedObjectMuAndSigma (void)
{
    NS_LOG_FUNCTION (this);
    const double a1 = std::pow (m_embeddedObjectSizeStdDev, 2.0);
    const double a2 = std::pow (m_embeddedObjectSizeMean, 2.0);
    const double a = std::log (1.0 + (a1 / a2));
    const double mu = std::log (m_embeddedObjectSizeMean) - (0.5 * a);
    const double sigma = std::sqrt (a);
    NS_LOG_DEBUG (this << " Mu= " << mu << " Sigma= " << sigma << ".");
    m_embeddedObjectSizeRng->SetAttribute ("Mu", DoubleValue (mu));
    m_embeddedObjectSizeRng->SetAttribute ("Sigma", DoubleValue (sigma));
}
```



- 使用 ThreeGppHttpServerHelper 和 ThreeGppHttpClientHelper，实现在节点上安装ThreeGppHttpServer和ThreeGppHttpClient应用。
- Helper对象可以对客户端和服务端对象进行属性配置，但无法对ThreeGppHttpVariables对象进行配置。
- ThreeGppHttpVariables的配置通过直接修改其属性来实现
- HTTP应用的运行例子：\$./waf --run 'three-gpp-http-example'，该例子输出客户端的网页请求和服务端端的响应。

HTTP业务

- HTTP应用的运行例子：\$./waf --run 'three-gpp-http-example', 输出客户端的网页请求和服务端端的响应。

```
s/examples/three-gpp-http-example.cc scratch/three-gpp-http-example.cc
woo@woo-virtual-machine:~/workspace/ns-allinone-3.32/ns-3.32$ ./waf --run three-
gpp-http-example
Waf: Entering directory `/home/woo/workspace/ns-allinone-3.32/ns-3.32/build'
[2705/2759] Compiling scratch/three-gpp-http-example.cc
[2706/2759] Compiling scratch/subdir/scratch-simulator-subdir.cc
[2707/2759] Compiling scratch/scratch-simulator.cc
[2708/2759] Compiling scratch/myfirst.cc
[2717/2759] Linking build/scratch/subdir/subdir
[2718/2759] Linking build/scratch/scratch-simulator
[2719/2759] Linking build/scratch/myfirst
[2720/2759] Linking build/scratch/three-gpp-http-example
Waf: Leaving directory `/home/woo/workspace/ns-allinone-3.32/ns-3.32/build'
Build commands will be stored in build/compile_commands.json
'build' finished successfully (7.290s)
+0.006272000s Client has established a connection to the server.
+0.006918400s Server generated a main object of 79431 bytes.
+0.006918400s Server sent a packet of 79453 bytes.
+0.009948800s Client received a packet of 536 bytes from 04-07-0a:01:01:02:50:00
https://blog.csdn.net/weixin_43622589
```