

خلاصه پایانترم شبیه سازی

فصل پنج

جمعیت هدف: جمعیتی که افراد از بین آن وارد سیستم می شوند.

ظرفیت سیستم: محدودیت سیستم برای تعداد افراد داخل آن

در سیستم هایی که جمعیت هدف نامحدود است فرض می کنیم سیستم هیچ گاه بیکار نیست.

شرایط pending: شرایطی که کاربر کاملاً بیرون از سیستم و صف قرار دارد.

زمان runtime: مدت زمان بین دو مراجعه ی کاربر به سیستم. طول زمان شرایط pending.

رفتار صف: رفتاری که کاربران در صف از خود نشان می دهند. می تواند Balk (عدم ورود به صف طولانی)، Renege (خروج از صف کند) و Jockey (ورود به یک صف کوتاه تر) باشد.

سرویس دهی دسته ای (batch service): اگر یک سرور بتواند به طور همزمان به چند مشتری خدمت رسانی کند، سیستم دارای سرویس دهی دسته ای خواهد بود.

نام گذاری A/B/c/N/K: توزیع زمان بین ورود، توزیع زمان سرویس دهی، تعداد سرورهای داخل سیستم، ظرفیت سیستم و اندازه ی جمعیت هدف. (M: نمایی، D: قطعی، E_k : ارلانگ درجه k، PH: توزیع فاز، H: فرانمایی، G: هر توزیع عمومی)

$$L = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^T L(t) dt$$

Little'law (convservation equation): $L = \lambda w$

$$w = \frac{1}{\mu} \quad (\text{stable systems, } G/G/1/\infty/\infty) \Rightarrow w = \frac{\lambda}{\mu}$$

$$\rho = \frac{\lambda}{c\mu}$$

$$\text{customer cost} = \lambda w_Q \times \text{unit cost}$$

$$\text{server cost} = \text{unit cost} \times c(2 - \rho)$$

برای صف‌های M/G/1:

$$P_0 = 1 - \rho$$

$$L = \rho + \frac{\rho^2(1 + \sigma^2\mu^2)}{2(1 - \rho)}, \quad L_Q = \frac{\rho^2(1 + \sigma^2\mu^2)}{2(1 - \rho)} = \left(\frac{\rho^2}{1 - \rho}\right) \left(\frac{1 + (cv)^2}{2}\right)$$

$$w = \frac{1}{\mu} + \frac{\lambda \left(\frac{1}{\mu^2} + \sigma^2\right)}{2(1 - \rho)}, \quad w_Q = \frac{\lambda \left(\frac{1}{\mu^2} + \sigma^2\right)}{2(1 - \rho)}$$

برای صف‌های M/M/1 کافیست در معادلات فوق به جای σ^2 مقدار $\frac{1}{\mu^2}$ را جایگزین کنیم.

$$P_n = (1 - \rho)\rho^n$$

$$L = \frac{\lambda}{\mu - \lambda} = \frac{\rho}{1 - \rho}, \quad L_Q = \frac{\lambda^2}{\mu(\mu - \lambda)} = \frac{\rho^2}{1 - \rho}$$

$$w = \frac{1}{\mu - \lambda} = \frac{1}{\mu(1 - \rho)}, \quad w_Q = \frac{\lambda}{\mu(\mu - \lambda)} = \frac{\rho}{\mu(1 - \rho)}$$

برای کاهش طول صف‌ها می‌توان ρ یا σ^2 (میزان تغییرات زمان سرویس) را کاهش داد.

برای صف‌هایی با چند سرور:

$$P_0 = \left\{ \left[\sum_{n=0}^{c-1} \frac{\left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n}{n!} \right] + \left[\left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^c \left(\frac{1}{c!}\right) \left(\frac{c\mu}{c\mu - \lambda}\right) \right] \right\}^{-1}$$

$$L = c\rho + \frac{(c\rho)^{c+1}P_0}{c(c!)(1 - \rho)^2} = c\rho + \frac{\rho P(L(\infty) \geq c)}{1 - \rho}$$

برای سیستم‌هایی با جامعه‌ی هدف محدود:

$$P_0 = \left\{ \sum_{n=0}^{c-1} \binom{K}{n} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n + \sum_{n=c}^K \frac{K!}{(K-n)! c! c^{n-c}} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n \right\}^{-1}$$

$$P_n = \begin{cases} \binom{K}{n} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n P_0, & n = 0, 1, \dots, c-1 \\ \frac{K!}{(K-n)! c! c^{n-c}} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n, & n = c, c+1, \dots, K \end{cases}$$

$$L = \sum_{n=0}^K n P_n, \quad w = \frac{L}{\lambda_e}, \quad \rho = \frac{\lambda_e}{c\mu}$$

$$\lambda_e = \sum_{n=0}^K (K-n) \lambda P_n$$

در شبکه‌ی صف‌ها:

arrival rate i to j : $\lambda_i P_{i,j}$, P : fraction of customers that go from i to j

$$\lambda_i = a_j + \sum_{all\ i} \lambda_i p_{ij}$$

فصل شش

ویژگی‌های مهم اعداد تصادفی:

- یکنواختی: احتمال تولید هر کدام از آن‌ها با یکدیگر برابر باشد.
- استقلال: تولید یک عدد روی اعداد دیگر اثر نگذارد.

روش Linear Congruential (LCM)

از فرمول زیر استفاده می‌کنیم

$$X_i + 1 = (aX_i + c) \bmod m$$

$$R_i = \frac{X_i}{m}$$

که اعداد خروجی همان R_i ها هستند که اعدادی بین صفر تا یک هستند. مقادیر x و X_0 و c و m شانسی انتخاب می‌شوند.

برای رسیدن به طولانی‌ترین طول دوره دو حالت داریم:

$$\begin{aligned} c \neq 0, m = 2^b, \gcd(c, m) = 1, a = 1 + 4k &\Rightarrow P = m \\ c = 0, X_0 \% 2 = 1, m = 2^b, a = 3 + 8k \mid 5 + 8k &\Rightarrow P = \frac{m}{4} \\ m \text{ prime}, a^k - 1 \% m = 0 &\Rightarrow P = m - 1 \end{aligned}$$

روش ترکیبی به صورت زیر است:

$$\begin{aligned} X_i &= \left(\sum_{j=1}^k (-1)^{j-1} X_{i,j} \right) \bmod (m_1 - 1) \\ P &= \frac{(m_1 - 1)(m_2 - 1) \dots (m_k - 1)}{2^{k-1}} \end{aligned}$$

تست اعداد تصادفی:

باید ویژگی‌های یکنواختی و استقلال تست شوند. در هر دو حالت اگر نتوانیم فرض پوچ (null hypothesis) را رد کنیم، یعنی شواهد کافی نداریم و باید تست‌های بیشتری انجام شود.

Level of significance: $\alpha = P(\text{Reject } H_0 \mid H_0 \text{ is True})$

تست کولموگروف: به صورت زیر تست را انجام می‌دهیم:

1. اعداد تولید شده را به صورت صعودی مرتب می‌کنیم.

2. مقدار $\frac{i}{N}$ را محاسبه می‌کنیم که همان مقدار $S_N(x)$ می‌باشد.

3. دو تفاضل $R_i - \frac{i}{N}$ و $\frac{i-1}{N} - R_i$ را محاسبه می‌کنیم و ماکسیمم مقادیر آن‌ها را بدست می‌آوریم.

4. ما کسیم بدست آمده را با توجه به α و N با critical value مقایسه می کنیم و نتیجه ی تست را اعلام می کنیم.

تست chi square: در این تست اعداد را دسته بندی می کنیم و تعداد اعداد هر دسته را می شماریم (O_i) و با تعداد اعدادی که انتظار داشتیم در هر دسته باشد (E_i) مقایسه می کنیم:

$$X_0^2 = \sum_{i=1}^n \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}$$

$$E_i = np(x)$$

سپس عدد بدست آمده را از جدول، با توجه به مقدار α از سطر $n - 1$ ام می خوانیم.

تست autocorrelation: یک مقدار i و یک مقدار m انتخاب می کنیم. از عدد i ام در لیست m تا m تا، تا انتهای جلو می رویم. سه مقدار زیر را محاسبه می کنیم:

$$\hat{\rho}_{im} = \frac{1}{M+1} \left[\sum_{k=0}^M R_{i+km} R_{i+(k+1)m} \right] - 0.25$$

$$\hat{\sigma}_{\rho_{im}} = \frac{\sqrt{13M+7}}{12(M+1)}$$

$$Z_0 = \frac{\hat{\rho}_{im}}{\hat{\sigma}_{\rho_{im}}}$$

سپس درصد اطمینان مورد نیاز خود را از روی جدول پیدا می کنیم و با جمع سطر و ستون آن، بازه ی مجاز برای Z_0 را بدست می آوریم.

فصل هفت

در فصل قبل تولید اعداد با توزیع یکنواخت را آموختیم. در این فصل با استفاده از آن اعداد، مقادیر تصادفی با توزیع مشخص می سازیم.

روش inverse transform: بهتر است روی توزیع هایی استفاده شود که CDF وارون پذیر دارند. مراحل به صورت زیر هستند:

$$R_i \sim U[0,1] \Rightarrow R_i = F_X(x) \Rightarrow x = F_X^{-1}(R_i)$$

توابع مولد چند توزیع مختلف به شرح زیر هستند:

$$exponential: x = -\frac{1}{\lambda} \ln(R)$$

$$uniform(a, b): x = a + (b - a)R$$

$$weibull: x = \alpha[-\ln(1 - R)]^{\frac{1}{\beta}}$$

$$triangular: x = \begin{cases} \sqrt{2R}, & 0 \leq R \leq \frac{1}{2} \\ 2 - \sqrt{2(1 - R)}, & \frac{1}{2} < R \leq 1 \end{cases}$$

$$geometric: X = q + \left\lceil \frac{\ln(1 - R)}{\ln(1 - p)} - 1 \right\rceil$$

برای توزیع‌های *empirical* دو راه داریم. در راه اول سعی می‌کنیم نمودار داده‌ها را رسم کنیم و از روی نمودار مقادیر جدید را استخراج کنیم.

در روش دوم، در صورت کوچک بودن اندازه‌ی مجموعه داده، *CDF* داده‌ها را رسم می‌کنیم (که شامل خطوط منقطع است) و سپس از فرمول زیر استفاده می‌کنیم:

$$\frac{j-1}{n} < R \leq \frac{j}{n}$$

$$x = y_{j-1} + a_j \left[R - \frac{j-1}{n} \right]$$

که در آن a_j شیب خط j ام در نمودار *CDF* است:

$$a_j = \frac{y_j - y_{j-1}}{\frac{1}{n}}$$

به زبان ساده‌تر، مقدار R را روی نمودار عمودی مشخص می‌کنیم و در امتداد افقی ادامه می‌دهیم تا نمودار CDF را قطع کند. سپس نقطه‌ی متناظر x را به عنوان جواب انتخاب می‌کنیم.

در صورت زیاد بودن اندازه‌ی مجموعه داده، از همین روش استفاده می‌کنیم با این تفاوت که بازه‌ها را به صورت دستی تثبیت می‌کنیم (در روش قبلی خود اعداد بازه‌ها را تشکیل می‌دادند) و همچنین CDF را با استفاده از تعداد اعداد در هر بازه بدست می‌آوریم.

$$c_{j-1} < R < c_j$$

$$x = y_{j-1} + a_j[R - c_{j-1}]$$

$$a_j = \frac{y_j - y_{j-1}}{c_j - c_{j-1}}$$

نکته‌ی دیگری که حائز اهمیت است، نقطه‌ی شروع اولین بازه است که در این حالت برابر مینیمم عدد دیده شده و در حالت قبلی برابر ۰ می‌باشد.

روش *acceptance-rejection*: زمانی که فرم بسته‌ی CDF را نداشته باشیم از این روش استفاده می‌کنیم. ابتدا باید یک شرط پذیرش برای متغیرهای تصادفی بیابیم و سپس اعداد تصادفی تولید کنیم و ببینیم آیا در آن شرط قرار می‌گیرند یا خیر. شرط چند توزیع مختلف به صورت زیر است:

$$uniform: a \leq R \leq b$$

$$poisson: \prod_{i=1}^n R_i \geq e^{-\lambda} \geq \prod_{i=1}^{n+1} R_i$$

روش تقریبی برای تولید متغیرهای پواسون به کمک توزیع نرمال:

$$\begin{aligned} z_1 &= (-2 \ln R_1)^{\frac{1}{2}} \cos(2\pi R_2) \\ z_2 &= (-2 \ln R_1)^{\frac{1}{2}} \sin(2\pi R_2) \\ \Rightarrow N &= [\lambda + \sqrt{\lambda} Z - 0.5] \end{aligned}$$

تکنیک *thining* برای $NSPP$:

$$1. \lambda^* = \max \lambda(t), t = 0, i = 1$$

2. $E \sim \exp(\lambda^*), t = t + E$
3. $R \sim U[0,1] \rightarrow R \leq \frac{\lambda(t)}{\lambda^*} ? \Rightarrow \tau_i = t, i = i + 1$
4. *return to 2.*

تکنیک *convolution*: برای توزیع ارلانگ و دوجمله‌ای استفاده می‌شود.

$$X = \sum_{i=1}^k -\frac{1}{k\theta} \ln R_i$$

فصل هشت

پیدا کردن توزیع ورودی‌ها: از هیستوگرام استفاده می‌کنیم. پیشنهاد می‌شود طول بازه‌ها برابر ریشه‌ی تعداد داده‌ها باشد. سپس با استفاده از *Context* ورودی‌ها و شکل هیستوگرام، نوع توزیع را حدس می‌زنیم.

توزیع‌های مختلف و کاربردهایشان:

تعداد موفقیت‌ها در n آزمایش	دو جمله‌ای
تعداد آزمایش مورد نیاز برای مشاهده‌ی k موفقیت	دوجمله‌ای منفی و هندسی
تعداد رویدادها در یک بازه‌ی زمانی / مکانی	پواسون
هر متغیری که مجموع چندین کامپوننت مختلف باشد.	نرمال
هر متغیری که حاصل ضرب چندین کامپوننت مختلف باشد.	لاگ-نرمال
مدت زمان بین دو رویداد	نمایی
مدل کردن هر متغیر نامنفی	گاما
مدل کردن هر متغیر محدود به دو مقدار	بتا
مجموع چند متغیر نمایی	ارلانگ

ویبول	مدل کردن TTF
یکنواخت	احتمال هر رویداد یکسان است
مثلی	حالتی که فقط مینیمم و ماکسیمم را می دانیم (حالت قوی تر یکنواخت)

نمودارهای $Quantile-Quantile$: از داده‌ها نمونه‌برداری می‌کنیم. همچنین مقادیر $F^{-1}\left(\frac{j-0.5}{n}\right)$ از توزیعی که حدس می‌زنیم استخراج می‌کنیم. نمودار این دو را رسم می‌کنیم. اگر حدوداً خط صاف بود، یعنی حدس‌مان درست بوده.

پارامترهای اطلاعات جمع‌آوری شده:

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}, \quad S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2}{n-1}$$

و اگر اطلاعات دسته‌بندی شده باشد:

$$\bar{X} = \frac{\sum_{j=1}^c f_j m_j^2}{n}, \quad S^2 = \frac{\sum_{j=1}^c f_j m_j^2 - m\bar{X}^2}{n-1}$$

که در آن m_j میانگین دسته‌ی j ام است.

اسلاید ۲۳ لکچر ۸ تخمین‌گرها مطالعه شود.

تخمین نرخ در $NSPP$:

$$\hat{\lambda}(t) = \frac{1}{n\Delta t} \sum_{j=1}^n C_{ij}$$

کوواریانس کوریلیشن دو متغیر:

$$cov(X_1, X_2) = E(X_1 X_2) - \mu_1 \mu_2$$

$$\rho = corr(X_1, X_2) = \frac{cov(X_1, X_2)}{\sigma_1 \sigma_2}$$