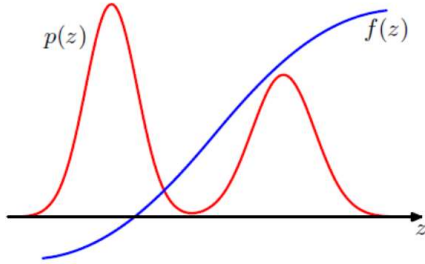


## Particle Filter

### 1. Sampling



다음과 같이 우리는 복잡한 확률 변수와 함께 해당 함수의 기댓값을 구하고자 한다. 이는 다음과 같이 계산할 수 있다.

$$E[f] = \int f(z)p(z)dz$$

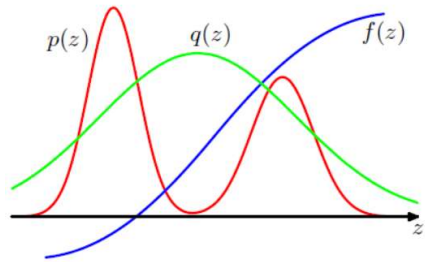
하지만 이는 계산이 매우 복잡하다. 따라서 이와 같이 근사하도록 하자.

$p(z)$ 로부터 독립적으로 sampling된 point들인  $\{z^{(l)}\}$ 을 이용해 다음과 같이 계산할 수 있다.

$$E[\hat{f}] = E[f] = \frac{1}{L} \sum_{l=1}^L f(z^{(l)})$$

$$var[\hat{f}] = \frac{1}{L} E[(f - E[f])^2]$$

하지만 여기서  $p(z)$ 가 복잡하다면 여기서 sampling하기는 쉽지 않을 수 있다. 따라서 다음과 같이 sampling하기 쉬운 proposal distribution  $q(z)$ 를 이용하여 계산할 수 있다.



위 그림에서  $q(z)$ 는 proposal distribution이다. 여기서 함수의 기댓값은 다음과 같이 계산할 수 있다.

$$E[f] = \int f(z)p(z)dz = \int f(z) \frac{p(z)}{q(z)} q(z)dz \approx \frac{1}{L} \sum_{l=1}^L \frac{p(z^{(l)})}{q(z^{(l)})} f(z^{(l)})$$

여기서  $z^{(l)}$ 은  $q(z)$ 로부터 sampling된 점들이다. 이 때  $p(z) = \frac{\tilde{p}(z)}{Z_p}$ ,  $q(z) = \frac{\tilde{q}(z)}{Z_q}$ 를 대입하면 다음과 같다.

$$E[f] = \int f(z)p(z)dz = \frac{Z_q}{Z_p} \int f(z) \frac{\tilde{p}(z)}{\tilde{q}(z)} q(z)dz \approx \frac{Z_q}{Z_p} \frac{1}{L} \sum_{l=1}^L \tilde{r}_l f(z^{(l)})$$

여기서  $\tilde{r}_l = \frac{\tilde{p}(z^{(l)})}{\tilde{q}(z^{(l)})}$ 이다.

그런데  $\int p(z)dz = \int \frac{\tilde{p}(z)}{Z_p} dz = 1$  이므로  $Z_p = \int \tilde{p}(z)dz$ 이다. 따라서 다음 식이 성립한다.

$$\frac{Z_p}{Z_q} = \frac{1}{Z_q} \int \tilde{p}(z)dz = \int \frac{\tilde{p}(z)}{\tilde{q}(z)} q(z)dz \approx \frac{1}{L} \sum_{l=1}^L \tilde{r}_l$$

이를 앞선 기댓값 식에 대입하면 다음과 같다.

$$E[f] = \frac{Z_q}{Z_p} \frac{1}{L} \sum_{l=1}^L \tilde{r}_l f(z^{(l)}) = \frac{\sum_{l=1}^L \tilde{r}_l f(z^{(l)})}{\sum_{l=1}^L \tilde{r}_l} = \sum_{l=1}^L \frac{\tilde{r}_l}{\sum_{m=1}^L \tilde{r}_m} f(z^{(l)}) = \sum_{l=1}^L w_l f(z^{(l)})$$

이에 따라 여기에 사용되는 weight는 다음과 같이 정의된다.

$$w_l = \frac{\tilde{r}_l}{\sum_{m=1}^L \tilde{r}_m} = \frac{\tilde{p}(z^{(l)})/q(z^{(l)})}{\sum_m \tilde{p}(z^{(m)})/q(z^{(m)})}$$

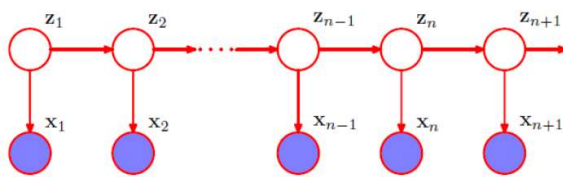
Sampling의 과정은 다음과 같다.

- 1)  $q(z)$ 로부터  $z^{(1)}, \dots, z^{(L)}$ 을 sampling한다.
- 2)  $w_1, \dots, w_L$ 을 계산한다.
- 3)  $(w_1, \dots, w_L)$  확률로부터  $z^{(1)}, \dots, z^{(L)}$ 을 다시 sampling한다.

다음 식을 통해 개략적으로 weight를 사용하여 확률분포를 구할 수 있다.

$$p(z \leq a) = \sum_{l: z^{(l)} \leq a} w_l = \frac{\sum_l I(z^{(l)} \leq a) \tilde{p}(z^{(l)})/q(z^{(l)})}{\sum_l \tilde{p}(z^{(l)})/q(z^{(l)})}$$

## 2. Particle Filter



1) dynamic update

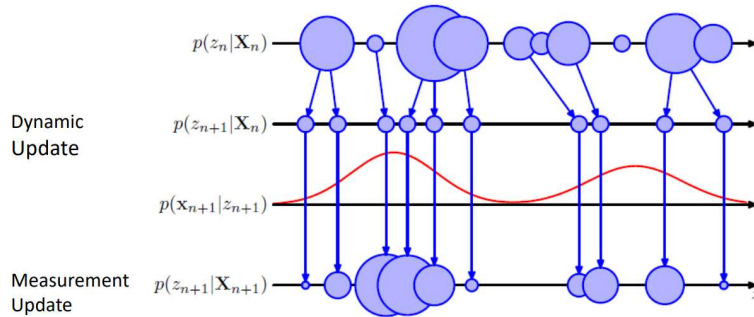
$$\begin{aligned} p(z_{n+1}|X_n) &= \int p(z_{n+1}|z_n, X_n) p(z_n|X_n) dz_n \\ &= \int p(z_{n+1}|z_n) p(z_n|X_n) dz_n \\ &= \int p(z_{n+1}|z_n) p(z_n|x_n, X_{n-1}) dz_n \\ &= \frac{\int p(z_{n+1}|z_n) p(x_n|z_n) p(z_n|X_{n-1}) dz_n}{\int p(x_n|z_n) p(z_n|X_{n-1}) dz_n} \\ &= \sum_l w_n^{(l)} p(z_{n+1}|z_n^{(l)}) \end{aligned}$$

여기서  $p(z_{n+1}|X_n)$ 에서 sampling한다.

2) measurement update

$$\begin{aligned}
 E[f(z_n)] &= \int f(z_n) p(z_n | X_n) dz_n \\
 &= \int f(z_n) p(z_n | x_n, X_{n-1}) dz_n \\
 &= \frac{\int f(z_n) p(x_n | z_n) p(z_n | X_{n-1}) dz_n}{\int p(x_n | z_n) p(z_n | X_{n-1}) dz_n} \\
 &\approx \sum_{l=1}^L w_n^{(l)} f(z_n^{(l)}) \\
 w_n^{(l)} &= \frac{p(x_n | z_n^{(l)})}{\sum_{m=1}^L p(x_n | z_n^{(m)})}
 \end{aligned}$$

3) total process



time step  $n$ 에서 posterior distribution  $p(z_n | X_n)$ 은 sample  $z_n^{(l)}$ 에 의해 표현되며  $w_n^{(l)}$ 이 계산된다.

$n+1$ 에  $L$ 개의 sample이 분포  $\sum_l w_n^{(l)} p(z_{n+1} | z_n)$ 에 의해 sampling된다. (dynamic update)

각 sample들은 새로운 measurement  $x_{n+1}$ 을 이용하여 weight  $w_{n+1}^{(l)} \propto p(x_{n+1} | z_{n+1}^{(l)})$ 에 의해 가중화된다. (measurement update)

4) summary

