

Kvantizacija

Linearni kvantizator – L-PCM (pulse-code modulation) – A/D konverter:

Ulazni signal:	x
Kvantizirani signal:	x_q
Broj kvantizacijskih nivoa:	N
Razmak kvantizacijskih nivoa:	Δ
Rezolucija kvantizatora [bit]:	b

Kvantizirani signal:

$$x_q = \Delta \cdot \text{round}\left(\frac{x}{\Delta}\right)$$

Ulazna dinamika ADCa [V]:

$$A = N \cdot \Delta$$

Granulacijska pogreška kvantizatora za danu ulaznu dinamiku:

$$\Delta = A \cdot 2^{-b}$$

Ulazna dinamika preko bitova je

$$A = 2^b \cdot \Delta$$

Signal kao slučajni proces:

Realizacija slučajnog procesa X:	$x[n]$
Realizacija procesa pogreške:	$e[n] = x[n] - x_q[n]$

$$|e| \leq \Delta/2$$

Gustoća razdiobe procesa X: $f_x(X)$ pdf

Gustoća razdiobe greške e: $f_e(e) = \frac{1}{\Delta}$

Varijanca signala: $\sigma_x^2 = E(x - E(x))^2$
 $\sigma_x^2 = E(x^2) = \int_{\phi} x(\phi)^2 f_{\phi}(\phi) d(\phi)$
Za uniformni signal: $f_{\phi}(\phi) = pdf$

Varijanca kvantizacijske pogreške: $\sigma_e^2 = E(e - E(e))^2$
Za uniformnu grešku: $\sigma_e^2 = E(e^2) = \int_e e^2 f_e de = \frac{1}{\Delta} \int_{-\Delta/2}^{\Delta/2} e^2 de = \frac{1}{\Delta} \frac{e^3}{3} \Big|_{-\Delta/2}^{\Delta/2} = \frac{\Delta^2}{12}$

Kvantizacijski omjer signal-šum (SQNR) za zadani broj bitova:

$$SQNR(b) = 10 \log_{10} \frac{\sigma_x^2}{\sigma_e^2} = 6.02 \cdot b + 10 \log_{10} = 6.02 \cdot b + 10 \log_{10} \frac{12 \cdot \sigma_x^2}{A^2} \text{ [dB]}$$

Kvantizacijska greška se smanjuje za 6 dB za svaki bit rezolucije!

Limitiranje:

Signal ima efektivnu vrijednost σ_x , za limit unutar dinamike amplituda mora biti ispod $\frac{A}{2}$.

Tjemeni faktor za efektivnu vrijednost: $\delta = \frac{A/2}{\sigma_x}$

Ulazna dinamika bez zasićenja: $A = 2 \delta \sigma_x$

Kvantizacijski korak bez zasićenja: $\Delta = 2 \delta \sigma_x 2^{-b}$

Direktan SQNR za signal: $SQNR(b) = 20 b \log_{10} 2 + 10 \log_{10} \frac{3}{\delta^2}$

Kodiranje:

- source coding se temelji na svojstvima signala
- entropy coding se temelji na statistici uzoraka signala

Izvor signala: $S = \{s_1, s_2, s_3, \dots\}$

Vjerojatnost simbola: p_i

Količina informacije za simbol: $\log_2 \frac{1}{p_i}$

Entropija – količina informacije koju izvor generira (prosječna duljina simbola)

$$H(S) = - \sum_{i=1}^n p_i \log_2 p_i$$

- kodovi varijabilne duljine imaju kraće kodne riječi za vjerojatnije znakove
- prefiksni kodovi nemaju nijednu kodnu riječ koja je početak neke druge

Huffmanov kod

Prefiksni i varijabilno dug kod, dodjeljuje kraće kodne riječi vjerojatnijim znakovima

Algoritam

1. Sortiraj poznate znakove po vjerojatnosti
2. Uzmi dva najmanje vjerojatna simbola, grupiraj stablom u jedan, zbroji im vjerojatnosti i makni ih iz algoritma
3. Ponovi postupak dok se ne istroše svi znakovi i dok korijen nema vjerojatnost 1
4. Dodijeli kodne riječi svakom listu; gornja podgrana svake grane ima vrijednost 0, a donja 1; svaki list grane ima kodnu riječ koja je niz 0 i 1 kojim se od korijena došlo do njega

Ako je entropija cjelobrojna, to je prosječna duljina kodne riječi.

Ako entropija nije cjelobrojna, prosječna duljina kodne riječi je $H(S) + 1$

Aritmetičko kodiranje

Cijela poruka se enkodira u dugi binarni broj

Algoritam

1. Uzmi skup ulaznih simbola i pridodaj im \$ kao završni znak, te svima pridijeli interval proporcionalan vjerojatnosti tako da im unija spada u $[0, 1>$
2. Kodiraj simbol tako da njegov interval particioniraš u istim omjerima kao i početni $[0, 1>$, da bi ponovno dobio proporcionalne dijelove intervala
3. Ponavljaj prošli korak dok ne enkodiraš do zaključno znaka \$
4. Kodirana poruka je broj iz krajnjeg intervala dobivenog odabirom \$ - enkodiraj broj tako da ga zapišeš kao binarni "decimalni" broj

Vjerojatnost poruke

$$p_m = \prod_{i=1}^{s_i=\$} p_i$$

Entropija poruke:

$$H(S) = -\log_2 p_m$$

Kodiranje radi kompresije

Kodiranje s konačnom entropijom:

kako da poruka stane u kanal uz visoku kvalitetu?

Kodiranje s konačnom distorzijom:

kako minimizirati širinu kanala za danu kvalitetu?

ECSQ - entropy-constrained scalar quantization

Korak kvantizacije: $\Delta = \frac{A}{N}$

Kvantizacijski razredi: $C_i = [\Delta i - \Delta/2, \Delta i + \Delta/2]$

Rekonstrukcija - zamjena koda i pripadnim centroidom

$$x_{qi} = \Delta \cdot i$$

Vjerojatnost pojedinog simbola i :

$$p_i(i) = \int_{\Delta i - \Delta/2}^{\Delta i + \Delta/2} f_X(x) dx$$

Entropija je najveća za proces uniformne gustoće

Distorzija unutar kvantizacijskog razreda:

$$D = \sum_i D_i = \sum_i \int_{\Delta i - \Delta/2}^{\Delta i + \Delta/2} f_X(x) (x - x_{qi})^2 dx$$

USQ (uniform scalar quantization)

$$f_X = \frac{1}{\Delta N}$$

$$p_i = \int_{\Delta i - \Delta/2}^{\Delta i + \Delta/2} \frac{1}{\Delta N} dx = \frac{1}{\Delta N} \int_{\Delta i - \Delta/2}^{\Delta i + \Delta/2} dx = \frac{1}{\Delta N} \Delta = \frac{1}{N}$$

$$\max(H(i)) = \log_2(N)$$

Distorzija:

$$D = \frac{\Delta^2}{12} = \sigma_e^2$$

Varijanca ulaznog procesa:

$$\sigma_x^2 = \frac{(\Delta N)^2}{12}$$

$$SQNR(N) = 6.02 H(I)$$

Za smanjenje distorzije za 6 dB potrebno je povećati entropiju za 1 bit.

Izlazna entropija ne-uniformnog procesa je uvijek manja od entropije uniformnog.

HR-ECSQ – High-Resolution ECSQ

Za dovoljno uske kvantizacijske razrede pdf se može aproksimirati vrijednošću u centroidu razreda!

Uniformni kvantizator Δ je UVIJEK najbolje rješenje!

$$H(I) = h(X) - \frac{1}{2} \log_2(12D), D = \frac{\Delta^2}{12}$$

Diferencijalna entropija je mjera kompleksnosti signala:

$$h(X) = - \int_x f_X(x) \log f_X(x) dx$$

Ukupni SQNR: $SQNR = 20 \log_{10} 2 H(I) + SQNR_0$ [dB]

Offset veze, $SQNR_0$ ovisi o ulaznoj diferencijalnoj entropiji i varijanci:

$$SQNR_0 = 20 \log_{10}(\sqrt{12} \cdot \sigma_x^2 2^{-h(X)})$$

Veći offset uz istu izlaznu entropiju daje bolju kvalitetu!

Kako odrediti korak HR-ECSQ kvantizatora (Δ_{min}) za zadanu ograničenu entropiju $H(I)$?

$$h(X) = - \int_x f_X(x) \log f_X(x) dx$$
$$\Delta_{min} = 2^{h(X) - H(I)}$$

Kako odrediti potrebnu entropiju $H(I)_{min}$ i korak Δ_{min} za zadanu minimalnu kvalitetu $SQNR_{min}$?

$$h(X) = - \int_x f_X(x) \log f_X(x) dx$$
$$SQNR_0 = 20 \log_{10}(\sqrt{12} \cdot \sigma_x^2 2^{-h(X)})$$
$$H(I)_{min} = \frac{SQNR_{min} - SQNR_0}{20 \log_{10} 2}$$
$$\Delta = 2^{h(X) - H(I)_{min}}$$

Kvantizacijski korak za zadanu izlaznu entropiju $H(I)$ za uniformni proces σ_x je:

$$\Delta_{unif} = \sqrt{12} \sigma_x^2 2^{-H(I)}$$

Linearna predikcija

Cilj je na osnovu poznatog vektorskog procesa X predvidjeti skalarni proces Y (uz određene zavisnosti). Uz primjenu prediktora procjenjujemo Y i kodiramo samo razlike!

Poznati vektorski proces dimenzije p	\vec{x}
Skalarni proces koji procjenjujemo	y
Procjena skalarnog procesa	\tilde{y}
Pogreška procjene	$e = y - \tilde{y}$
Prediktor s minimalnom varijancom greške	$\vec{\alpha}$
Red prediktora (dimenzija prediktora)	p
Broj uzoraka nad kojima se vrši predikcija	N

Princip rada prediktora:

$$\tilde{y} = [\vec{\alpha}^T] \cdot \begin{bmatrix} \vec{x} \end{bmatrix}$$

Kovarijancijska simetrična matrica opisuje međuovisnosti između svih parova komponenata ulaznog procesa:

$$\vec{\Phi}_{xx} = E([\vec{x} \cdot \vec{x}^T]) = \frac{1}{N} [\vec{x} \cdot \vec{x}^T]$$

Korelacijska matrica opisuje korelacije ciljnog procesa i komponenti izvora X :

$$\vec{\Psi}_{xy} = E[\vec{x} \cdot y] = \frac{1}{N} [\vec{x} \cdot y]$$

Optimalni linearni prediktor:

$$\vec{\alpha} = \vec{\Phi}_{xx}^{-1} \cdot \vec{\Psi}_{xy}$$

Prediktor reda p korelira p koraka unazad. Povećanje reda smanjuje ukupnu pogrešku

Prediktor kao filter

Linearni prediktor je FIR (finite-impulse response) stabilni filter $P(z)$:

$$P(z) = \sum_{k=1}^p \alpha_k z^{-k}$$

Inverzni filter je IIR (infinite-impulse response) filter-rekonstruktor:

Filter greške:

$$A(z) = 1 - P(z)$$

Rekonstruktor:

$$H(z) = \frac{1}{A(z)} = \frac{1}{\sum_{k=1}^p \alpha_k z^{-k}}$$

$H(z)$ je IIR filter – stabilan je jedino ako su svi polovi unutar jedinične kružnice, tj. ako su sve nultočke po modulu manje od 1.

Autokorelacija

Za osiguravanje stabilnosti IIR rekonstruktora koristi se metoda autokorelacije. $R(j)$ je autokorelacija $x[n]$ sa uzorcima na indeksima za korak j .

$$R(j) = \sum_{m=0}^{N-1-j} x[m]x[m+j]$$

Formira se matrica iz koje se izračuna stabilni IIR rekonstruktor.

$$\begin{bmatrix} R(0) & R(1) & R(2) & \cdots & R(p-1) \\ R(1) & R(0) & R(1) & \cdots & R(p-2) \\ R(2) & R(1) & R(0) & \cdots & R(p-3) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ R(p-1) & R(p-2) & R(p-3) & \cdots & R(0) \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \bar{\alpha}_1 \\ \bar{\alpha}_2 \\ \bar{\alpha}_3 \\ \vdots \\ \bar{\alpha}_p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R(1) \\ R(2) \\ R(3) \\ \vdots \\ R(p) \end{bmatrix}$$

Vrste LPC koda

OLP (Open-Loop Prediction) koder

Izvorni proces korišten je sličan, ali ne isti kao rekonstrukcijski.

Pogreška nastaje pri kvantizaciji $e[n] \rightarrow \hat{e}[n]$ i razlici u predikciji dekodera i enkodera.

Međutim, šum se također rekonstruira s parametrima glasa, pa se "skriva" iza signala (proces noise shapinga)

CLP (Closed-Loop Prediction) koder

Originalni proces je dostupan na obje strane koristi se predkvantizirani signal koji se lokalno rekonstruira i tvore isti proces predikcije. Međutim, do noise maskinga ne dolazi.

Adaptacija

Koder mora s vremenom slati ažurni prediktor; to može napraviti kao:

FAP - forward-adaptive prediction (šalje se uz tok samog kodiranog signala)

BAP - backward-adaptive prediction (proces CLPa)

Kodiranje govora

Dugotrajna korelacija potrebna je za pojedine glasove (od 3 do 15 ms trajanja)

Kratkotrajna korelacija potrebna je unutar glasa (unutar 1 ms)

Formanti - rezonantne karakteristike glasa (frekvencije u pojedinom glasu)

Za analizu se koristi spektrogram

narrowband za dugotrajne korelacije

wideband za kratkotrajne korelacije

Princip rada LPC VoCoda:

- 1) Primijeni LPC na 20-30 ms glasa i nađi prediktor $P(z)$ reda p s koeficijentima $\vec{\alpha}_1$ do $\vec{\alpha}_p$
- 2) Izračunaj signal predikcijske pogreške $e[n]$, varijancu $\sigma_e^2(\vec{\alpha})$ te faktor pojačanja $G = \sigma_e(\vec{\alpha})$
- 3) Za pogrešku potraži periodičnost i ovisno o tome koristi sinus ili bijeli šum (autokorelacijom)
- 4) Kvantiziraj procijenjene parametre i ubaci uz poruku
- 5) Pomakni fokus za 10-20 ms na idući frame (framerate 50 do 100 fps)

Princip rada LPC VoDecoda:

- 1) Rekonstruiraj parametre
- 2) Formiraj segment signala jediničnim impulsima s razmakom periode ili uzorkom šuma
- 3) Pomnoži signal s G da bi se dobio sintetički $e[n]$ na ulazu $H(z)$
- 4) Propusti signal kroz $H(z)$ s parametrima koji su poslani ($\hat{\alpha}_k = Q(\vec{\alpha}_k)$)
- 5) Pusti segment sintetskog glasa i ponovi postupak za idući frame

OLP (Open-Loop Prediction) koder (ponovno)

Pogreška kvantizacije se prolaskom kroz $H(z)$ na drugoj strani spektralno uobličuje (noise shaping) i zbog spektralne sličnosti je manje primjetna nego direktno kvantizirani glas (frequency masking). SQNR se ne povećava, ali se energija pogreške frekvencijski bolje raspodjeljuje.

CLP (Closed-Loop Prediction) koder (ponovno)

Pogreška rekonstrukcije je jednaka pogrešci kvantizacije, a lakše je kvantizirati grešku jer ima manju varijancu od signala. Kvaliteta se poboljšava samo smanjenjem energije pogreške, ne noise shapingom.

Prediction gain je poboljšanje SQNRa predviđenog u odnosu na kvantizirani signal.

$$PG = 10 \log_{10} \frac{\sigma_x^2}{\sigma_{ec}^2} \text{ [dB]}$$

Problem je što ne možemo odrediti grešku CLPa jer za prediktor trebamo kvantizator i obratno.

Prediktor se stoga optimira za mod rada blizu OLPu, gdje je idealno $H(I) = \infty$.

$$PG_{\infty} = 10 \log_{10} \frac{\sigma_x^2}{\sigma_e^2} \text{ [dB]}$$