1 Osnove

1.1 Odvodi

- 1. $\frac{1}{x} = -\frac{1}{x^2}$
- $2. x^n = nx^{n-1}$
- 3. $\sqrt{x} = \frac{1}{2\sqrt{x}}$
- $4. \quad \sqrt[n]{x} = \frac{1}{n \sqrt[n]{x} n 1}$
- 5. $\sin(ax) = a \cos ax$ 6. $\cos(ax) = -a \sin(ax)$
- $7. \ \tan x = \frac{1}{\cos^2 x}$

- 8. $e^a x = a e^{ax}$ 9. $a^x = a^x \ln a$ 10. $x^x = x^x (1 + \ln x)$
- 11. $lnx = \frac{1}{x}$
- 12. $\log_a x = \frac{1}{x \ln a}$
- 13. $\arcsin x = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$
- 14. $\arccos x = -\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$ 15. $\arctan x = \frac{1}{1+x^2}$
- 16. $\operatorname{arccot} x = -\frac{1}{1+x^2}$

1.2 Integrali

1.
$$\int x^a dx = \begin{cases} \frac{x^{a+1}}{a+1} + C & a \neq -1 \\ \ln|x| + C & a = -1 \end{cases}$$

2. $\int \ln x dx = x \ln x - x + C$

- 3. $\int \frac{1}{\sqrt{x}} dx = 2\sqrt{x} + C$
- $4. \quad \int e^x \ dx = e^x + C$
- 5. $\int a^x dx = \frac{a^x}{\ln a} + C$
- 6. $\int \cos(ax) dx = \frac{\sin(ax)}{a} + C$
- 7. $\int \sin(ax) dx = \frac{-\cos(ax)}{a} + C$
- 8. $\int \tan x \, dx = -\ln|\cos x| + C$
- 9. $\int \frac{dx}{\cos^2 x} = \int \sec^2 x \, dx = \tan x + C$
- 10. $\int \frac{dx}{\sin^2 x} = \int \csc^2 x \, dx = -\cot x + C$

10.
$$\int_{\sin^2 x} \int \csc^2 x dx = -\cot x + C$$

- 11. $\int \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx = \arcsin x + C$
- 12. $\int \frac{dx}{ax+b} = \frac{1}{a} \ln |ax+b| + C$
- 13. $\int \frac{1}{x^2+1} dx = arctanx + C$
- 14. $\int \frac{dx}{x^2 + a^2} = \frac{1}{a} \arctan \frac{x}{a} + C$
- 15. $\int \frac{f'(x)}{f(x)} dx = \ln|f(x)| + C$

1.3 Ponovitev logaritmov

- $\bullet \ \log_a x = \frac{\log_b x}{\log_b a}$
- $log_b(\frac{x}{-}) = log_b x log_b y$
- $x = b^{y} \implies log_b x = y$

1.4 Bayesova formula

$$\begin{split} P(H_i|A) &= \frac{P(H_i)P(A|H_i)}{P(A)} = \\ &= \frac{P(H_i)P(A|H_i)}{\sum_{k=1}^{n} P(H_k)P(A|H_k)} \end{split}$$

$$P(X = k) = {n \choose k} p^k (1 - p)^{(n-k)}$$
za
$$k = 0, 1, \dots, n.$$

1.6 Lastna informacija

Opisuje dogodek, ki se je zgodil:

$$I_i = \log_2(\tfrac{1}{p_i}) = -\log_2(p_i)$$

1.7 Entropija

je povprecje vseh lastnih informacij:

$$\begin{split} H(X) &= \sum_{i=1}^n p_i I_i = -\sum_{i=1}^n p_i log_2 p_i \\ \text{c zaporednih dogodkov neodvisnega vir} \end{split}$$

Vec zaporednih dogodkov neodvisnega vira: $X^l = X \times \cdots \times X \to H(X^l) = lH(X).$

2 Kodi

2.1 Uvod

Povprecna dolzina k.z.

$${\scriptstyle L=\sum_{i=1}^n p_i l_i}$$

2.2 Tipi kodov

- optimalen ce ima najmanjso mozno dolzino kodnih zamenjav
- idealen ce je povprecna dolzina kod-nih zamenjav enaka entropiji • enakomeren - ce je dolzina vseh kodnih
- amenjav enaka
- enoznacen ce lahko poljuben niz znakov dekodiramo na en sam nacin
- **trenuten** ce lahko osnovni znak dekodiramo takoj, ko sprejmemo celotno kodno zamenjavo

2.3 Kraftova neenakost obstaja trenutni kod, iff

$$\sum_{i=1}^{n} r^{-li} \le 1$$

2.4 Povp. dolzina, ucinkovitost

Najkrajse kodne zamenjave:

$$H_r(X) = L \to l_i = \lceil -\log_r p_i \rceil$$

$$\eta = \frac{H(X)}{L \log_2 r}, \eta \in [0, 1]$$

Kod je **gospodaren**, ce je L znotraj:

$$H_r(X) \le L < H_r(X) + 1$$

kjer je $H_r(X)$:

$$H_r(X) = -\sum_{i=1}^n \frac{\log_{p_i}}{\log_r} = \frac{H(X)}{\log_r}$$

2.5 Shannonov prvi teorem

Za nize neodvisnih znakov dozline n obstajajo kodi, za katere velja:

$$\lim_{n\to\infty}\frac{L_n}{n}=H(X)$$

pri cemer je H(X) entropija vira X.

2.6 Huffmanov kod

Veljati mora:

$$n=r+k(r-1), k\geq 0$$

2.7 Kod Lempel-Ziv (LZ77)

Gre za kodiranje na osnovi slovarja **Kodiranje:** uporablja drseca okna, znaki se premikajo iz desne na levo. Referenca je podana kot trojeck(odmik, dolzina, naslednji znak): npr. (0, 0, A) - ni ujemanja, (4, 3, B) - 4 znake nazaj se ponovi 3 znakovni podniz, ki se nato zakljuci s dekodiranje: sledimo kodnim zamenjavam

2.8 Kod Lempel-Ziv (LZW)

Osnovni slovar je podan in ga sporti doponjujemo. Alogritem za **kodiranje**:

ponavljaj: preberi naslednji znak z ce je [N,z] v slovarju: N = [N, z] drugace: izpisi indeks k niza N dodaj [N, z] v slovar N = z izpisi indeks k niza N

Algoritem za dekodiranje:

preberi indeks k poisci niz N. ki ustreza indeksu k izpisi N L = N ponavljaj: preberi indeks k ce je k v slovarju: poisci niz N drugace: N = [L, L(1)] izpisi N

v slovar dodaj [L, N(1)] L = N

LZW doseze optimalno stiskanje, pribliza se en-

Verizno kodiranje ali RLE (run lenght encoding)

Namesto originalnih podatkov, sharnjujemo dolzino verige (fffeef ightarrow 3f2e1f).

2.10 Kompresijsko razmerje

$$R = C(M)/M$$

3 Kanali

3.1 Diskretni kanal brez spomina

Kanal je definiran kot mnozica **pogojnih ver**jetnosti

$$p(y_j|x_i).$$

Pogojna verjetnost nam pove verjetnost za dogodek y_j na izhodu iz kanala, ce je na vhodu v kanal dogodek x_i .

$$\sum_j p(y_j|x_i) = 1.$$

Kanal popolnoma podamo z $r \times s$ pogojnimi verjetnostmi. $H(X|Y) = \text{dvoumnost}, \ H(Y|X) =$

3.2 Pogojna entropija

Pogojna entropija spremenljivke Y pri znanem X se zapise kot H(Y|X). Vzemimo, da se je zgodil dogodek $x_i \in X$. Entropija dogodka Y je

$$H(Y|x_i) = -\sum_{j=1}^{s} p(y_j|x_i) \log(p(y_j|x_i)).$$

Velja: $0 \leq H(Y|x_i)$. Ce pa o dogodku X vemo le da se je zgodil, se lahko spomnemo na vis in uporabimo **vezano verjetnost** dogodkov X in Y, ki pravi:

$$p(x_i,y_j) = p(y_j|x_i)p(x_i) \label{eq:posterior}$$
 Za entropijo:

$$H(Y|X) = \sum_{i} p(x_i)H(Y|x_i)$$

$$= -\sum_{i=1}^{r} \sum_{j=1}^{s} p(x_i, y_i) \log p(y_j|x_i)$$
specially: $0 \le H(Y|X) \le H(Y)$ can

Splosno velja: $0 \leq H(Y|X) \leq H(Y)$, ce poznamo spremenljivko X, se nedolocenost Y ne more povecati (lahko se pomanjsa).

3.2.1 Pogojna verjetnost

Verjetnost da se zgodi dogodek A, ce vemo, da se zgodi dogodek B, je

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(A)P(B|A)}{P(B)}$$

Dogodka A in b sta **neodvisna**, ce velja P(A|B) = P(A) ali P(AB) = P(A)P(B). Pazi! Za par **nezdruzljivih** dogodkov A in B pa velja P(AB) = 0, P(A+B) = P(A) + P(B), P(A|B) = 0 in P(B|A) = 0.

3.2.2 Popolna verjetnost

Dogodki $H_1, H_2, \dots H_n$ tvorijo **popoln sistem**

$$\textstyle\sum_{i=1}^{\infty}P(A\cap H_i)=\sum_{i=1}^{\infty}P(H_1)P(A|H_i)$$

3.3 Vezana entropija spremeljivk

Vezana entropija nakljucnih spremenljivk X in Y je entropija para (X,Y). Pomembne zveze:

- $\bullet \quad p(x_i,y_j) = p(y_j|x_i)p(x_i),$
- $\sum_j p(x_i, y_j) = p(x_i),$
- $\sum_i p(x_i, y_j) = p(y_j),$
- $\sum_{i,j} p(x_i, y_j) = 1$ (pazi pri racunskih!)

Velja: H(X, Y) = H(Y|X) + H(X).

3.3.1 Obrat kanala

Ker velja tudi H(X,Y) = H(X|Y) + H(Y), kanal lahko **obrnemo Pogoj**: poznati moramo vhodne verjetnosti. Iz njih lahko dolocimo izhodne verjetnosti, ki jih lahko uporabimo kot vhodne verjetnosti v obrnjeni kanal. Lastnosti:

- izracun izhodnih verjetnosti $p(y_i)$ = $\sum_i p(y_j,x_i) p(x_i)$
- obratne pogojne vrjetnosti $p(x_i, y_j) =$ $p(y_j|x_i)p(x_i) = p(x_i|y_j)p(y_j)$

3.4 Medesebojna informacija

Pove nam, koliko o eni spremenljivki izvemo iz druge spremenljivke,

- = H(X,Y) H(X|Y) -
- $\bullet \quad I(X;Y) = H(X) H(X|Y)$
- I(X;Y) = H(Y) H(Y|X)
- I(X;Y) = H(X) + H(Y) H(X,Y)
- I(X; Y) = simetricna glede na X in Y
- $\bullet \quad I(X;Y) \geq 0$
- I(X;X) = H(X)

3.5 Kapaciteta kanala

$$C = \max_{P(X)} I(X;Y)$$

3.5.1 Kapaciteta kanala BSK

$$P_k = \begin{pmatrix} 1 - p & p \\ p & 1 - p \end{pmatrix}$$

Lastnosti:

- $\bullet \quad C = \max_{P(X)} (H(Y) H(Y|X))$
- $p(x_0) = \alpha, p(x_1) = 1 \alpha$
- $I(X;Y) = H(Y) H(Y|X) = \cdots = H(Y) H(p, 1-p)$
- $\frac{dI(X;Y)}{dx} = 0$
- $H(Y) = 1 \Rightarrow C$ je max
- $C = I(X;Y)|_{\alpha=1/2} = 1 H(p, 1-p)$

3.5.2 Kapacitata kanala BSK z brisanjem

$$P_k = \begin{pmatrix} 1 - p & p & 0 \\ 0 & p & 1 - p \end{pmatrix}$$

Lastnosti:

- C = 1 p
- $\bullet \quad p(x_0) = \alpha, \, p(x_1) = 1 \alpha$
- $p(y_0) = (1 p)\alpha, p(y_1) = p, p(y_2) = (1 p)(1 \alpha)$
- $I(X;Y) = (1-p)H(\alpha, 1-\alpha)$
- $\frac{dI(X;Y)}{d\alpha} = 0 \Rightarrow \alpha = 1/2$

3.5.3 Klasicna izpitna naloga

Mas podane prehodne verjetnosti. $p(x_0) = \alpha$, $p(x_1) = 1 - \alpha$. Nato izracunas vse $p(y_i) = \sum p(x_j) * p(y_i|x_j)$. Max kapaciteto izracunas tko da odvajas $C = \max I(X;Y) = \max(H(Y) - H(Y|X)) = \max(H(Y) - (\alpha H(Y|x = 0) + (1 - \alpha)H(Y|x = 1)))$. Kjer za $H(Y|x_i)$ velja, da samo zracunas entropijo pri danih prehodnih vereitnostih. verejtnostih.

3.6 Shannonov drugi teorem

Shannon je ugotovil, da nam zdruzevanje znakov v nize daje vec moznosti za doseganje zaneslijvega prenosa. Naj bo M stevilo razlicnih kodnih zamenjav, ki

jih lahko oblikujemo z nizi dolzine n. Potem je hitrost koda (prenosa) definirana kot:

$$R = \frac{\max H(X^n)}{n} = \frac{\log M}{n} = \frac{k}{n}$$

Hitrost je najvecja takrat, ko so dovoljene kodne zamenjave na vhodu enako verjetne. **Teorem:**

Za $\mathbf{R} \leq \mathbf{C}$ obstaja kod, ki zagotavlja tako preverjanje informacije, da je verjetnost napake pri dekodiran poljubno majhna. Za $\mathbf{R} > \mathbf{C}$ kod, ki bi omogocal preverjanje informacije s poljubno majhno verjetnostjo napake, \mathbf{ne} obstaja.

Ce so znaki neodvisni, velja:

$$\log(H(X^n)) = n \log H(X) \Rightarrow R = H$$

Za $R \leq \frac{\log 2^{nC}}{n} = C$ je mozno najti kodne zamenjave, ki omogocajo zanesljivo komunikacijo.

4 Varno kodiranje

4.1 Hammingova razdalja

Razdalja med razlicnimi kodi mora biti vsaj 1. drugace je kod **singularen**. Razdalja je po-dana kot **minimalna** Hammingova razdalja med dvema kodnima zamenjavama. Stevilo napak, ki iih kod zazna:

$$d \geq e+1 \rightarrow e_{max} = d-1$$

$$d \ge 2f + 1 \rightarrow f_{max} = \lfloor \frac{d-1}{2} \rfloor$$

4.1.1 Hammingov pogoj

Ce zelimo zagotoviti odpornost na napake, mora biti razdalja d>1. Uporabni kodi imajo st. kodnih zamenjav $M=2^k<2^n$. Da bi lahko dekodirali vse kodne zamenjave, pri katerih je prislo do e ali manj napak mora veljati:

$$M \le \frac{2^n}{\sum_{i=0}^e \binom{n}{i}}$$

4.2 Linearni blocni kodi Kode oznacimo kot dvojcek L(n,k). O linearnih blocnih kodih govorimo, kadar:

- je vsota vsakega para kodnih zamenjav
- spet kodna zamenjava. • da produkt kodne zamenjave z 1 in 0
- spet kodno zamenjavo. vedno obstaja kodna zamenjava s samimi niclami

Hammingova razdalja linearnega koda je enaka stevilu enic v kodni zamenjavi z najmanj enicami.

generatorsko matriko.

4.2.1 Generatorska matrika Generiranje kodne zamenjave lahko opisemo z

$$\vec{x} = \vec{z}G$$

V splosnem podatkovni vektor $1 \times k$ mnozimo z generatorsko matriko $k \times n$, da dobimo kodno zamenjavo $1 \times n$. Kod, cigar generatorska matrika ima to obliko, je **sistematicni kod** - prvih k znakov koda je enakih sporocilu (podatkovnim bitom), ostalih n-k znakov pa so paritetni biti.

Za diskretne kanale brez spomina jo vedno lahko zapisemo v obliki $G=(I_k|A).$

4.2.2 Matrika za preverjanje sodosti Linearne enacbe lahko zapisemo z matriko za preverjanje sodosti Lastnosti:

- $\bullet \quad \vec{x}\boldsymbol{H}^T \, = \, 0$
- $GH^T = 0$
- $\bullet \quad G = (I_k|A) \Rightarrow H = (A^T|I_{n-k})$
 - vsota dveh kodnih zamenjav je nova

4.3 Sindrom v kanalu

Predpostavimo da se med posiljanjem v kanalu zgodi napaka:

$$z\to x=zG\to err\to y=x+e\to s=yH^T$$
 Napako pri prenosu preprosto ugotavljamo tako,

da pogledamo, ce je s=0. Vendar to nam ne garantira da pri prenosu ni prislo do napake. Sindrom izracunamo na naslednji nacin(vektor velikosti $1\times n-k$):

$$yH^T = (x + e)H^T = eH^T = s$$

Ker je verjetnost za napako obicajno p << 1, je niz s t napakami veliko verjetnejsi od niza s t + 1 napakami.

4.3.1 Standardna tabela

Imejmo ponavljalni kod (0|00) in (1|11). Ses-

tavimo matrki G in H.
$$G = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Imamo 4 mozne sindrome: (00), (01), (10), (11). Na izhodu lahko dobimo $2^n = 8$ razlicnih

Mozne nize na izhodu in njihove sindrome obicajno razvrstimo v std. tabelo:

sindrom	popravljalnik	
00	000	111
01	001	110
10	010	101
11	100	011

V isti vrstici so nizi, ki dajo enak sindrom. V v prvi vrstici so vedno kodne zamenjave, ki imajo sindrom 0. Skrajno levo je vedno niz, ki ima na-jmanj enic, saj je najbolj verjeten. Imenujemo ga popravljalnik. Ostale nize dobimo tako, da popravljalnik pristevamo k kodnim zamenjavam v prvi vrsti.

4.4 Hammingov kod

Hammingovi kodi so druzina linearnih blocnih lahko popravijo eno napako. Najlazje jih predstavimo z matriko za preverjanje sodosti, v kateri so vsi stolpci nenicelni vektorji. $H(2^m-1=n,2^m-1-m=k)$. Stolpci v Hammingovem kodu so lahko poljubno razmetani. Pomembno je le to, da nastopajo vsa stevila od

Hammingov kod je lahko:

- leksikografski oznake stolpcev si sledijo po vrsti
- sistematicni oznake stolpcev pomesane

V Hammingovem kodu se za varnostne bite obicajno vzamejo tisti stolpci, ki imajo samo eno enico.

4.4.1 Dekodiranje

Dekodiranje leksikografskega Hammingovega koda je preprosto:

- 1. izracunamo sindrom $s = yH^T$
- $2.\ \text{ce je }s=0,\,\text{je }x^{\prime}=y$
- 3. ce $s \neq 0$, decimalno stevilo S predstavlja mesto napake

Za kod, ki pa ni leksikografski pogledamo, na kateri indeks se slika izracunani sindrom.

4.5 Ciklicni kodi C(n, k)

v matriki H dobimo tako, da pristejemo stolpce, dokler ne dobimo nicelnega vektorja.

4.5.1 Zapis s polinomi

Imeimo osnovni vektor:

$$\begin{array}{l} x = (x_{n-1}, x_{n-2}, \dots, x_0) \Leftrightarrow \\ x(p) = x_{n-1} p^{n-1} + x_{n-2} p^{n-2} + \dots + x_0 \\ \dots \end{array}$$

Izvedemo premik za eno mesto:

$$x' = (x_{n-2}, \dots, x_0, x_{n-1}) \Leftrightarrow x'(p) = x_{n-2}p^{n-2} + \dots + x_0p + x_{n-1}$$

Velja zveza: $x'(p) = px(p) - x_{n-1}(p^n - 1)$. V mod 2 aritmetiki:

$$\Rightarrow x'(p) = px(p) + x_{n-1}(p^n - 1).$$

 $V \mod(p^n + 1)$ aritmetiki:

$$\Rightarrow x'(p) = px(p) \mod(p^n + 1).$$

Izvajanje kroznega prekmika za i mest:

$$x^{i}(p) = p^{i}x(p) \bmod (p^{n} + 1)$$

Vrstice generatorske matrike lahko razumemo kot kodne zamenjave. Za ciklicne kode v splosnem velja: **Generatorski polinom** je stopnje m, kjer je m stevilo varnostnih bitov, in ga oznacimo kot:

$$g(p) = p^m + g_{m-1}p^{m-1} + \dots + g_1p + 1$$

Za sistematicni kod velja: $G = [I_k | A_{k,n-k}].$ Sistematicni lahko dobimo z linearnimi operacijami nad vrsticami. Velja:

$$p^n + 1 = g(p)h(p)$$

Sepravi vsak polinom, ki polinom p^n+1 deli brez ostanka, je generatorski polinom. Kako narediti kod leksikografski in hkrati sistematicni? $H_L \to H_S \to \bar{G}_S$.

4.5.3 Polinom za preverjanje sodosti

$$\begin{array}{ll} x(p)h(p) \mod (p^n+1) = 0 \\ \Rightarrow h(p) = (p^n+1) : g(p) \end{array}$$

Pazi ko gradis matriko H, vrstice so indeksirane po narascujoci stopnji polinoma h(p), medtem, ko pa pri gradnji matrike G, so vrstice indeksirane po padajoci stonji polinoma g(p)!

4.5.4 Kodiranje z mnozenjem

Kodne zamenjave so veckratniki generatorskega polinoma. Velja:

$$x(p) = z(p)g(p)mod(p^n + 1)$$

, kjer je z(p) polinom, ki ustreza podatkovnemu vektorju \bar{z} Kod, ki smo ga dobili z mnozenjem, ustreza generatorski matriki, ki ima v vrsticah koeficiente $p^{k-1}g(p),\ldots,pg(p),g(p),$ zato ni

4.5.5 kodiranje z deljenjem

Kodiranje na osnovi deljenja ustvari sistematikodnanje na osnovi ucijenja u sevari sremati-cen ciklicen kod. Kodna zamenjava je zato ses-tavljena iz podatkovnega in varnostnega bloka znakov, x=(z|r). Polinom podatkovnega bloka

$$z(p) = z_{k-1}p^{n-1} + \dots + z_1p^1 + z_0p^0$$

Ce pa polinom pomnozimo s p^m , dobimo na

$$p^m z(p)$$

To ustreza bloku z, premaknjenem za m znakov

To ustreza bloku z, premaknjenem za m znakov levo, $(z_{k-1}, \dots, z_0, 0, \dots, 0)$. V splosnem nastavek seveda ne bo deljiv, velja pa $p^m z(p) = g(p)t(p) + r(p)$, kjer je t(p) kolicnik, r(p) pa ostanek, s stopnjo manj od m. Sepravi delimo $(p^m z(p))/g(p)$ in ostanek bodo nasi varnostni biti. $(z_{k-1}, \dots, z_0 | r_{m-1}, \dots r_0)$.

4.5.6 Dekodiranje

Dekodiranje ciklicnih kodov sloni na linearnih blocnih kodih. Vzemimo, da je pri prenosu prislo do napake y=x+e, ali pa zapisano v polinomski obliki y(p)=x(p)+e(p)=z(p)g(p)+e(p).

- Najprej izracunamo sindrom. Ekvivalent enacbe $s = yH^T$ v polinomskem zapisu je y(p) = q(p) * g(p) + s(p), oz. $s(p) = y(p) \mod g(p)$.
- Ce je ostanek deljenja y(p) z g(p) razlicen od nic, je prislo do napake

Iz $s(p) = y(p) \mod g(p)$ sledi, da je v primeru, has g(p) = g(p) incd g(p) seen, as g(p) = g(p) ke oje napaka na zadnjih m mestih, stopnja e(p) manj kot m in velja kar e(p) = s(p). Za ostale napake pa lahko izkoristimo ciklicnost kodov:

• Naredimo trik, osnovno enacbo premaknemo za i mest:

$$p^{i}y(p) = p^{i}x(p) + p^{i}e(p)$$

- Ce najdemo pravi i, bo veljalo $p^ie(p) =$ s(p)
- Praviije tisti, pri katerem boe(p)imel najmanj enic

4.5.7 Zmoznosti ciklicnih kodov

Odkrivanje napak s ciklicnimi kodi, kjer velja 1 < st(g(p)) < n:

- Kod odkrije vsako posamicno napako: $e(p) = p^i$
- Za dolocene generatorske polinome odkrije tudi dve posamicni napaki do dolzine bloka $n=2^m-1$
- Odkrije poljubno stevilo lihih napak, ce p+1 deli g(p)
- Odkrije vsak izbruh napak do dolzine m
- Odkrije vse razen 2^{-(m-1)} izbruhov
- Odkrije tudi vse razen delez 2^{-m} izbruhov daljsih od m+1

Popravljanje napak s ciklicnimi kodi, kjer velja st (q(p)) < n:

- Izracun sindroma
- Ciklicno prilaganje sindroma prenesenemu blok y.
- Popravijo lahko do $e = \lfloor \frac{d-1}{2} \rfloor$ posamicnih napak, kjer je d Hammingova razdalja koda.
- Popravijo lahko tudi izbruhe napak do dolzine $e = \lfloor \frac{m}{2} \rfloor$

4.5.8 CRC

tabela: $p^0 \rightarrow p^{m-1}$, vhod, res

ce XOR (p^n-1, vhod) == 0:
 shift register v desno, na zacetku dodaj 0 drugace:

shift register v desno, na zacetku dodaj 1 XOR g(p) z r

XOR g(p) z r [1, 0, 1, 1] -> 1101

5 Analiza signalov

5.1 Invariantnost sinusoid

Pomembno pri signalih pa je, da se vhodni signal v obliki sinusoide

$$x(t) = A\sin(2\pi\nu t + \theta)$$

popaci v izhodni signal z drugacno amplitudo in fazo θ , vendar ohrani frekvenco ν .

5.2 Fourierova transformacija

Vsako periodicno funkcijo (ce je dovolj lepa), lahko zapisemo kot kombinacijo sinusoid. kombinaciji z invariantnostjo sinusoid to pomeni, da lahko:

- · vsako funkcijo razstavimo na sinusoide
- obravnavamo obnasanje vsake sinusoide v sistemu posebej
- na koncu zdruzimo locene rezultate

5.2.1 Fourierova vrsta

Funkcija je periodicna s periodo T, ce velja:

$$x(t+T) = x(t), \forall t: -\infty < t < \infty$$

kjer je T najmanjsa pozitivna vrednost s to last-

Funkciji $\sin(t)$ in $\cos(t)$ sta periodicni s periodo $2\pi \Rightarrow$ Funkciji $\sin(\frac{2\pi t}{T})$ in $\cos(\frac{2\pi t}{T})$ sta potem periodicni funkciji s periodo T

star poem periodent mikeli s periode T in frekvenco $\nu_0 = \frac{1}{T}$. Cas merimo v sekundah, frekvenco pa v stevilu ciklov na sekundo. Pri analizi signalov zapis veckrat poenostavimo tako, da namesto frekvence uporabimo kotno hitrost

$$\omega_0 = 2\pi\nu_0 = \tfrac{2\pi}{T}$$

Visji harmoniki sinusoid s frekvenco ν_0 so sin in cos funkcije s frekvencami, ki so veckratniki

osnovne frekvence, $n\nu_0$. Fourier je pokazal, da lahko **vsako** periodicno funkcijo x(t) s periodo T zapisemo kot:

$$\begin{array}{c} x(t) = \\ \frac{a_0}{2} + \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cos(n\omega_0 t) + \sum_{n=1}^{\infty} b_n \sin(n\omega_0 t) \end{array}$$

 za $n \geq 1.$ To velja za vsako funkcijo, ki zadosca Dirichletovim pogojem:

- ullet je enoznacna (za vsak t ena sama vred-
- je koncna povsod, oz. njen integral je
- je absolutno integrabilna (ima koncno energijo)

$$\int_0^T |x(t)|dt < \infty$$

- mora imeti koncno stevilo ekstremov v vsakem obmocju
- imeti mora kncno stevilo koncnih nezveznosti v vsakem obmocju

Bolj kompaktna predstavitev je z uporabo Eulerjeve formule $e^{i\phi} = \cos(\phi) + i\sin(\phi)$,

$$x(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} c_n e^{in\omega_0 t}$$

Koeficienti so kompleksni:

$$c_n = \frac{1}{T} \int_0^T x(t)e^{-in\omega_0} dt =$$

$$\int_{-T/2}^{-T/2} x(t)e^{-in\omega_0} dt$$

Zveza med obema zapisoma:

- $n = 0 : c_0 = \frac{a_0}{2}$
- $n > 0 : c_n = \frac{a_n ib_n}{2}$
- $\bullet \ \ n < 0 : c_n = \frac{a_{-n} ib_{-n}}{2}$

Negativne frekvence so matematicni konstrukt, ki nam pride prav pri opisovanju singalov. Vsako sinusoido opisemo z dvema parametroma, prej $a_n,\ b_n,$ sedaj pa elegantno $s c_n \text{ in } c_{-n}$.

5.2.2 Fourierova transformacija

Fourierovo vrsto lahko posplosimo tako, da spustimo $T \to \infty$ in dobimo Fourierovo transformatimo $T \to \infty$ in dobimo Fourierovo transformacijo. Predstavlja jedro vseh frekvencnih analiz. Enacba:

$$\begin{split} x(t) &= \int_{-\infty}^{\infty} X(\nu) e^{-i2\pi\nu t} dt = \\ &\int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-i\omega t} dt \end{split}$$

Manjsi kot je Tv casovnem prostoru, sirsi je sig-

nal v frekvencnem prostoru.

Lastnosti Fourierove transformacije:

- linearnost: $f(t) = ax(t) + by(t) \rightarrow F(\nu) = aX(\nu) + bY(\nu)$
- skaliranje: $f(t) = x(at) \rightarrow F(\nu) =$ $\frac{1}{|a|}X(\frac{1}{a}\nu)$
- premik: $f(t) = x(t t_0) \rightarrow F(\nu) = e^{-i2\pi\nu t_0} X(\nu)$
- • konvolucija: $f(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t - t)$

τ) $y(\tau)d\tau \rightarrow F(\nu) = X(\nu)Y(\nu)$ 5.2.3 Diskretna Fourierova transformacija - DFT

Frekvenca vzorcenja $\nu_{\scriptscriptstyle S}$ (sampling) je obratno sorazmerna periodi vzorcenja $\nu_{\scriptscriptstyle S}$ Postopek:

 $\bullet~$ Ocenimo Fourierovo transformacijo iz Nzaporednih vzorcev.

$$x_k = x(k\Delta), k = 0, 1, \dots, N-1$$

- Iz N vzorcev na vhodu v DFT bomo lahko izracunali natanko N neodvisnih tock na izhodu.
- Namesto, da bi dolocili DFT za vse tocke od $-\nu_C$ do $+\nu_C$, se lahko omejimo samo na dolocene vrednosti

$$\nu_n = \frac{n}{N\Delta}, n = -\frac{N}{2}, \dots, \frac{N}{2}$$

spodnja in zgornja meja ustrezata ravno Nyquistovi frekvenci.

- Trenuten zapis vkljucuje N+1 vrednost. Izkazalo se bo, da sta obe robni vrednosti enaki. Imamo jih zaradi lepsega zapisa.
- Naprej so stvari trivialne

$$\begin{array}{l} X(\nu_n) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-i2\pi\nu_n t} dt = \\ \sum_{k=0}^{N-1} x_k e^{-i2\pi\nu_n k\Delta} \Delta \end{array}$$

 Ce v zgornji enacbi izpustimo Δ, dobimo enacbo za DFT:

$$X_n = \sum_{k=0}^{N-1} x_k e^{\frac{-i2\pi nk}{N}}$$

Povezava s Fourierovo transformacijo je $X(\nu_n) \approx \Delta X_n$ Iz enacbe za DFT sledi, da je DFT periodicna s periodo N. To pomeni, da je $X_{-n} = X_{N-n}$ Koeficiente X_n lahko zato namesto na intervalu $[-\,\frac{N}{2}\,,\,\frac{N}{2}\,]$ racunamo na intervalu [0, N-1].

Zveza med koeficienti X_0, \ldots, X_{N-1} in

frekvencami $-\nu_C, \ldots, \nu_C$:

indeks	frekvenca
n = 0	$\nu = 0$
$1 \le n \le \frac{N}{2-1}$	$0 < \nu < \nu_{C}$
$\frac{N}{2}$	$-\nu_C$, $+\nu_C$
$\frac{N}{2} + 1 \le n \le N -$	$1 \qquad \nu_C < \nu < 0$

5.2.4 Inverzna DFT

$$x_k = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} X_n e^{\frac{i 2 \pi n k}{N}}$$

5.3 Resonanca

Do resonance pride, ko je frekvenca vsil-jenega nihanja enaka frekvenci lastnega nihanja. Takrat pride do ojacitve amplitud.

5.4 Modulacija in frekvencni premik

Iz osnovne trigonometrije vemo:

$$\begin{array}{l} \sin(2\pi\nu_1 t)\sin(2\pi\nu_2 t) = \\ \frac{1}{2}[\cos(2\pi(\nu_1 - \nu_2)t) - \cos(2\pi(\nu_1 + \nu_2)t)] \\ \cos(2\pi\nu t) = \sin(2\pi\nu t + \pi/2) \end{array}$$

Produkt sinusoid s frekvencama ν_1 in ν_2 lahko torej zapisemo kot vsoto sinusoide s frekvenco $\nu_1 + \nu_2$ in sinusoide s frekvenco $\nu_1 - \nu_2$.

To lastnost izkorisca amplitudna modulacija (radijske postaje AM) in frekvencni premik, s katerim lahko zagotovimo hkraten prenos vec signalov po istem mediju.

5.5 Teorem vzorcenja Signal moramo vzorciti vsaj s frekvenco $2\nu_{\mathcal{C}},$ ce

je najvisja opazena frekvenca v signalu ν_c tem zakljucku sloni vsa danasnja tehnologija. 5.5.1 Zajem signalov

Zvezni signal x(t) je funkcija zvezne spremenljivke t. Diskreten signal je definiran samo za dolocene case, ki si najpogosteje sledijo v enakih casovnih intervalih $x_k = x(k\Delta)$, Δ je vezida zveznim spremen Signale danes obicajno zajemamo z racuanlniki. Za to se uporabljajo vezja A/D pretvorniki. Imajo koncno natancnost, na primer 12bit. Signal torej opisemo s koncno

5.6 Energija signala

mnogo razlicnimi amplitudami 2¹².

Definicija:

$$E = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)^2 dt$$

Parsevalov teorem
$$\int_{-\infty}^{\infty} x(t)^2 dt = \int_{-\infty} \infty |X(\nu)|^2 d\nu$$

Porazdelitev energije po frekvencah podaja funckija $|X(\nu)|^2$, ki jo imenujemo **energijska spektralna gostota**.

5.6.1 Mocnostni spekter diskretnega kanala

Diskretna razlicica Parsevalovega teorema:

$$\sum_{k=1}^{N-1} |x_k|^2 = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} |X_n|^2$$

Pri diskretni razlicici je PSD vedno v intervalu $[-\nu_C, \nu_C]$. Mocnostni spekter je potem:

- $P(0) = \frac{1}{N^2} |X_0|^2$
- $\begin{array}{l} \bullet \ \ P(\nu_n) = \frac{1}{N^2}[|X_n|^2 + |X_{N-n}|^2], \ n = \\ 1, 2, \ldots, \frac{n}{2-1} \end{array}$
- $P(\nu_C) = \frac{1}{N^2} |X_{\frac{N}{2}}|^2$