

## INF 2310 – 22. mars 2017

### Fourier I – En litt annen vinkling på stoffet i kapittel 4

I dag:

- Sinus-funksjoner i 1D og 2D
- 2D diskret Fouriertransform (DFT)

**Mandag:** Ekstraforelesning av Kristine holdes mandag 27. mars. Litt mer om det matematiske fundamentet.

Neste uke:

- Konvolusjonsteoremet
- Filtre og filtrering i frekvensdomenet
- Vindusfunksjoner

## Introduksjon I/II

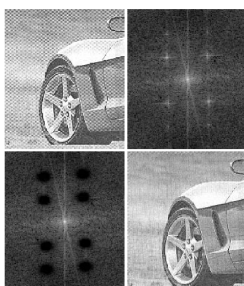
- Et gråtonebilde
  - Typisk representasjon: Matrise av gråtoneintensiteter
  - Fourier: En vektet sum av sinuser og cosinuser med ulik frekvens og orientering



- Et slik skifte av representasjon kalles ofte et «basis-skifte»

## Introduksjon II/II

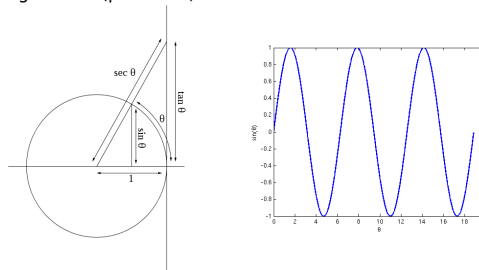
- Hvorfor skifte basis?
  - Analyse av bilder
    - Fjerne/dempe periodisk støy
    - Kompresjon
  - Analyse og design av lineære filtre (konvolusjonsteoremet)
  - Egenskapsuttrekning (feks. Tekstur)
  - Rask implementasjon av (større) konvolusjonsfiltre



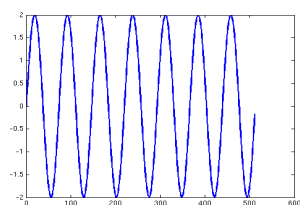
Fjerning av periodisk støy, fig. 4.64 i DIP. Ut-bildet er resultatet av en konvolusjon, men det er vanskelig å designe filteret i billedomnet.

## Funksjonen $\sin(\theta)$

$\sin(\theta)$  svinger mellom 1 og -1 når  $\theta$  varierer mellom 0 og  $2\pi$ , og den svinger på samme måte når  $\theta$  varierer mellom  $2\pi$  og  $4\pi$  osv. (periodisk)



## «Diskret» sinus/cosinus i 1D



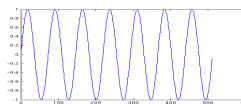
$$y(i) = A \sin(2\pi u i / N + \varphi)$$

N : antall sampler  
u : antall hele perioder  
 $\varphi$  : horisontal forskyvning (fase)  
A : Amplitude

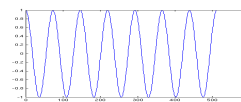
I dette eksemplet er  
 $A=2$ ,  $u=7$ ,  $N=512$  og  $\varphi=0$

## Hva er forskjellen på $\sin(\theta)$ og $\cos(\theta)$ ?

- $\sin(2\pi u i / N)$  starter på 0 og repeteres u ganger per N samples



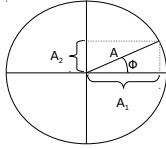
- $\cos(2\pi u i / N)$  starter på 1 og repeteres u ganger per N samples



Bare startpunktet, dvs. faseforskyvningen,  $\varphi$ , er forskjellig

## Hva får vi om vi legger sammen sin og cos?

- $A_1 \sin(\theta) + A_2 \cos(\theta) = A \sin(\theta + \Phi)$ ,  
der  $A = \sqrt{A_1^2 + A_2^2}$  og  $\Phi = \text{atan2}(A_2, A_1)$
- Vi ender altså opp med en sin-funksjon med samme frekvens, men endret amplitude og fase
- Vi kan også gå andre veien og si at enhver sinus-funksjon med gitt frekvens kan dannes ved å legge sammen en vektet sin- og en vektet cos-funksjon med denne samme frekvensen



Alternativ "koding"/representasjon av informasjonen (A, Φ, θ) er altså (A<sub>1</sub>, A<sub>2</sub>, θ)

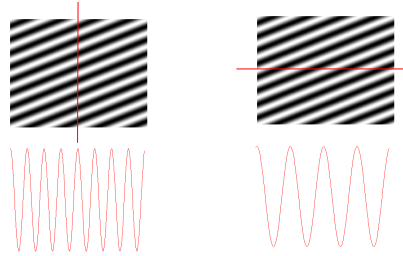
2017.03.22

INF2310

7 / 39

## Introduksjon til sinus-funksjoner i 2D

- Vertikal og horisontal komponent



INF2310

8 / 39

## Sinusfunksjoner i bilder (2D)

$$f(x, y) = A \sin\left(\frac{2\pi(ux + vy)}{N} + \phi\right)$$

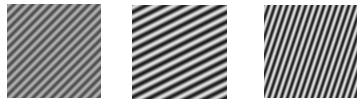
- A - amplitude
- u - vertikal frekvens
- v - horisontal frekvens
- φ - faseforskyvning



A=50, u=0, v=10

A=20, u=10, v=0

Eksemplene vises 0 som grått, -127 som sort, og 127 som hvitt



A=50, u=10, v=10

A=100, u=10, v=5

A=100, u=5, v=15

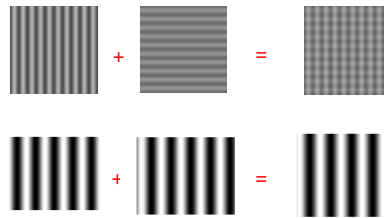
Merk: u og v er antall repetisjoner i bildet vertikalt og horisontalt

2017.03.22

INF2310

9 / 39

## Eksempler: Sum av 2D sinfunksjoner



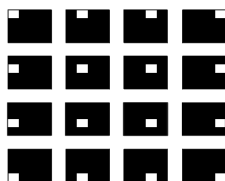
Sum av to bilder med lik frekvens (og lik retning) gir nytt bilde med samme frekvens (og retning), jfr s. 7.

2017.03.22

INF2310

10 / 39

## «Basis-bilder»



Sort er 0, hvit er 1.

Ortogonal basis for alle 4x4 gråtonebilder.

Eksempel:

1	3	2	1
5	4	5	3
4	1	1	2
2	3	2	6

$$= 1 * \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} + 3 * \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} + \dots + 6 * \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

INF2310

11 / 39

## Alternativ basis

- Bildene

$$\cos\left(\frac{2\pi(ux + vy)}{N}\right)$$

$$\sin\left(\frac{-2\pi(ux + vy)}{N}\right)$$

- med frekvensene

$$u = 0, 1, \dots, N-1$$

$$v = 0, 1, \dots, N-1$$

- Alle digitale gråtonebilder av størrelse NxN kan representeres ved en vektet summasjon av disse NxN sinus- og cosinus-bildene (basisbilder/basisvektorer)

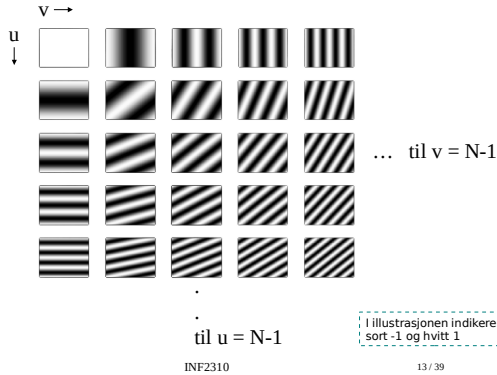
Ved ikke-kvadratiske bilder:  
 $\cos(2\pi(ux/M + vy/N))$   
 $\sin(-2\pi(ux/M + vy/N))$

2017.03.22

INF2310

12 / 39

## Basisbilder - cosinus

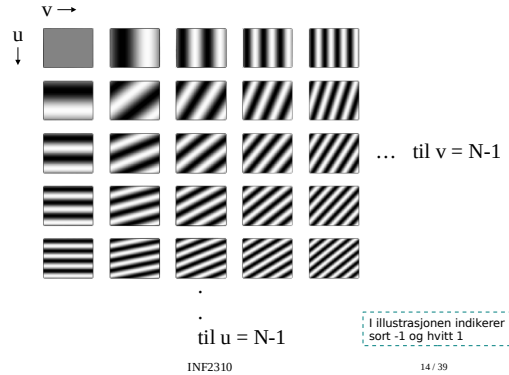


2017.03.22

INF2310

13 / 39

## Basisbilder - sinus

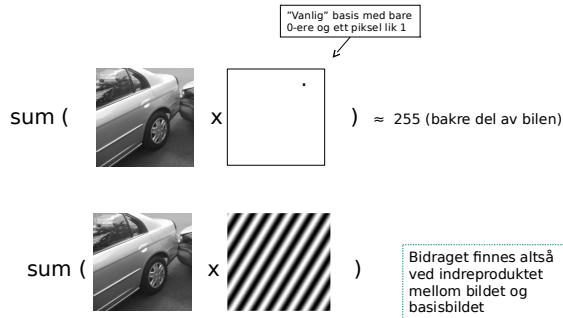


2017.03.22

INF2310

14 / 39

## Hvordan finne bidraget fra et gitt basisbilde?

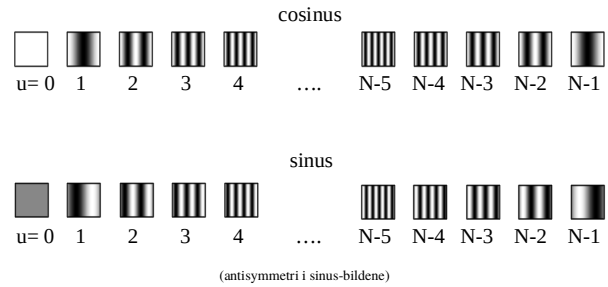


2017.03.22

INF2310

15 / 39

## Symmetri i basisbildene

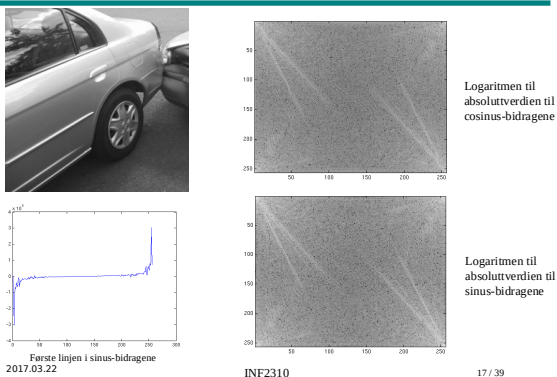


2017.03.22

INF2310

16 / 39

## Eksempel (symmetri)



2017.03.22

INF2310

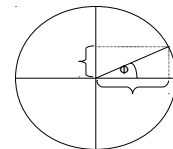
17 / 39

## Finne fase og amplitude

- La  $R$  inneholde cosinus-bidragene og  $I$  inneholde sinus-bidragene.

- Fasen til sinfunksjonen med frekvens  $u, v$ :

$$\phi = \tan^{-1} \left( \frac{I(u, v)}{R(u, v)} \right)$$



- Amplituden til sinfunksjonen med frekvens  $u, v$ :

$$A = \sqrt{R(u, v)^2 + I(u, v)^2}$$

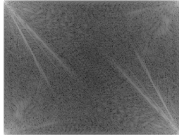
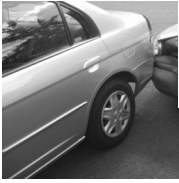
Husk fra s. 7:  $(A, \phi, \theta) \Leftrightarrow (A, A, \theta)$

2017.03.22

INF2310

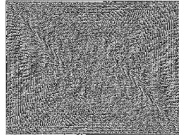
18 / 39

## Eksempel: Amplitude og fase



(Log av) amplituden eller spekteret

Forteller noe om hvilke frekvenser bildet inneholder



$\phi(u,v)$  - fasen

Visuelt ser fasebildet ut som støy, men fasen inneholder viktig informasjon

## Resultat som komplekst tall

- Letter håndtering ved å representere resultatet som et *komplekst tall*: cosinus-bidragene i realdelen og sinus-bidragene i imaginærdelen
- La  $F$  beskrive bildet i den nye basisen
- $F(u,v) = R(u,v) + jI(u,v)$ ,  $j = \sqrt{-1}$
- Amplitude og fase kommer da ut som modulus og argument (lengde og vinkel i komplekse planet)

## 2D diskret Fouriertransform (DFT)

$$F(u, v) = \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(x, y) e^{-2j\pi(ux/N + vy/M)}$$

Husk at  $e^{j\theta} = \cos(\theta) + j \sin(\theta)$ , slik at vi ender opp sin/cos-basisen vi er vant med:

$$F(u, v) = \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(x, y) [\cos(2\pi(ux/N + vy/M)) + j \sin(-2\pi(ux/N + vy/M))]$$

Den inverse transformen:

$$f(x, y) = \frac{1}{NM} \sum_{u=0}^{N-1} \sum_{v=0}^{M-1} F(u, v) e^{2j\pi(ux/N + vy/M)}$$

## Egenskaper ved 2D DFT

- $F(u,v)$  er periodisk:  
 $F(u,v) = F(u+N,v) = F(u,v+N) = F(u+N,v+N)$
- Skal inverstranformen holde, må vi anta at bildet er periodisk:  
 $f(x,y) = f(x+N,y) = f(x,y+N) = f(x+N,y+N)$
- Konjugert symmetri:  
Hvis  $f(x,y)$  er reell,  
er  $F(u,v) = \text{conj}(F(-u,-v))$   
Altså er  $|F(u,v)| = |F(-u,-v)|$



Om ikke annet er oppgitt, antar vi at  $N=M$  for enklere notasjon

## Egenskaper ved 2D DFT, forts

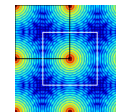
- $F(0,0)$  er proporsjonal med middelverdien i bildet
- Shift-teoremet:  $f(x-x_0, y-y_0) \Leftrightarrow F(u,v) e^{-j2\pi(ux_0 + vy_0)/N}$
- 2D DFT er separabelt i to 1D DFT
  - Absolutt nødvendig (sammen med FFT) for å beregningsmessig kunne transformere bilder av en viss størrelse

## Framvisning av amplitudespekteret

- Siden  $F(u,v)$  er periodisk med periode  $N$ , er det vanlig å forskyve spekteret slik at origo ( $u=v=0$ ) ligger midt i bildet
  - Bytte kvadranter
  - eller pre-multiplisere  $f(x,y)$  med  $(-1)^{x+y}$



$f(x,y)$   
 $f(x,y)$ : billedomenet



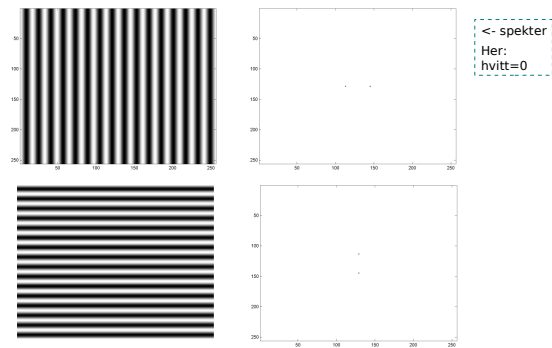
$|F(u,v)|$   
 $F(u,v)$ : frekvensdomenet  
 $|F(u,v)|$  kalles spekteret til  $f(x,y)$   
(amplitudespekteret)  
("Powerspekteret":  $|F(u,v)|^2$ )

## Forts. framvisning av spektere

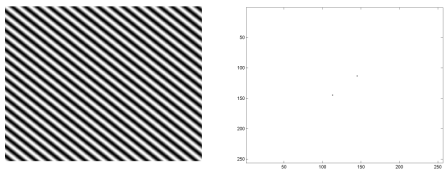
Skalering av verdier:

- Ofte stor dynamikk i  $|F(u,v)|$  (kan ha høye verdier)
- Vanlig å benytte logaritmisk skala
  - $g(u,v) = C * \log(|F(u,v)| + 1)$ , der C velges slik at man får gråtoner i mellom for eksempel 0 og 255 (8 bit) XXX

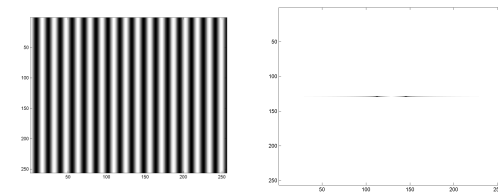
## Eksempler



## Eksempel - "skrå" frekvens



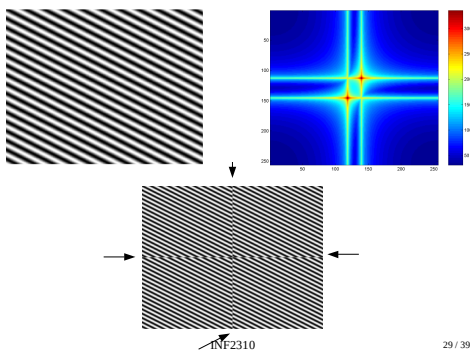
## Eksempel - diskontinuitet



Ved å repetere bildet, ser vi tydelig kanter:



## Eksempel - diskontinuitet II



## Eksempel - vanlige objektformer

Examples of the Fourier transform for other simple shapes are shown be

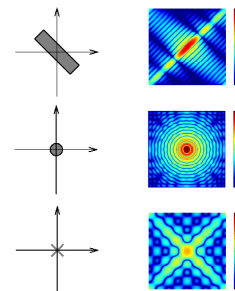
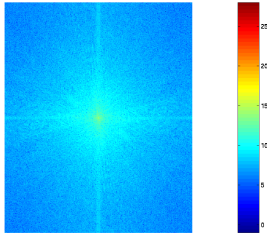


Figure 7-4: Fourier Transforms of Some Simple Shapes

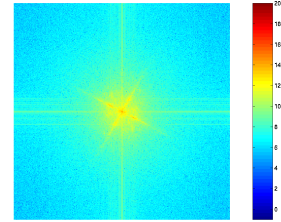
## Eksempel - "vanlig" bilde



INF2310

31 / 39

## Eksempel - retningsdominant



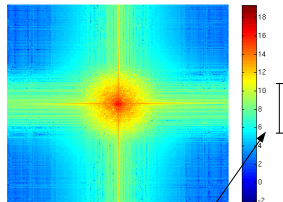
INF2310

32 / 39

## Eksempel - smal båndbredde



Lav oppløsning, lite detaljer



Så å si all «energien» er i dette smale området/båndet (både vertikalt og horisontalt)

2017.03.22

INF2310

33 / 39

## Noen observasjoner

- Vanligvis størst bidrag/mest energi i spekteret for lave verdier av  $u, v$
- Bidrag langs  $u$ - og  $v$ -aksen fordi bildet er implisitt periodisk og vi har diskontinuiteter langs kantene
- Linjestrukturer i gitt retning i bildedomenet har linjestruktur normalt på retningen i Fourier-domenet

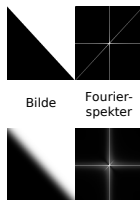
2017.03.22

INF2310

34 / 39

## .. og noen observasjoner til

- Skarp kant:
  - Tilsvarende sum av mange sinusfunksjoner
  - Mange Fourier-koeffisienter er  $\neq 0$
  - Bredt bånd i Fourier-domenet
- "Blurret" kant:
  - Tilsvarende færre sinusoider
  - Smalere bånd i Fourier-domenet
- Tommelfingerregler:
  - Smal struktur i bildedomenet : Bred struktur i Fourier-domenet
  - Bred struktur i bildedomenet: Smal struktur i Fourier-domenet
  - Linjestruktur i retning  $\theta$  i bildedomenet: Linjestruktur i retning  $\theta \pm 90^\circ$  (normalt på) i Fourier-domenet

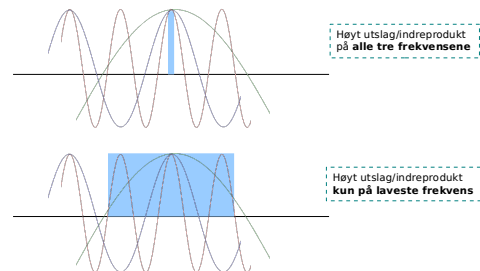


2017.03.22

INF2310

35 / 39

## Intuisjonsbygging rundt smal struktur i bildedomenet -> bred struktur i Fourier-domenet, og omvendt



Høyt utslag/indreprodukt på alle tre frekvensene

Høyt utslag/indreprodukt kun på laveste frekvens

2017.03.22

36 / 39

## Implementasjon av DFT

- Beregning av  $F(u,v)$  for én  $u,v$ :  $O(N^2)$
- Beregning for hele bildet:  $N \times N$   $F(u,v)$ :  $O(N^4)$
- Finnes en algoritme for rask beregning, 2D FFT (Fast Fouriertransform)
  - Benytter at Fourier-transformen er separabel i to 1D transformer
  - Bruker bilder (eller delbilder) med størrelse  $2^k$  ( $k$  er heltall)
  - Har orden  $O(N^2 \log_2 N)$

2017.03.22

INF2310

37 / 39

## Fourier-transform i Matlab/Octave

- $F = \text{fft2}(f)$ ; % Gjør en 2D DFT-transform
- $f = \text{ifft2}(F)$ ; % .. og den inverse transformen
- $F\_r = \text{real}(F)$ ; % Realdelen, altså cosinus-basis-bidragene
- $F\_i = \text{imag}(F)$ ; % Imaginærdelen, altså sinus-basis-bidragene
- $F\_s = \text{abs}(F)$ ; % Fourier-spekteret
- $F\_p = \text{angle}(F)$ ; % Fasen
- $F\_r(u+1,v+1)$ ; % Gir "cosinus-bidragene" for frekvens  $u,v$
- $F\_r(1,1)$ ; % Gir "DC-komponenten"
- $\text{fftshift}$  og  $\text{ifftshift}$ : Flytter kvadranter slik at nullfrekvensen er i midten av bildet, samt omvendt
- $\text{imagesc}(\text{fftshift}(\log(F\_s) + 1))$ ;   
 ⇐⇐ 1=: Klapp og gæll kompresjon av fargedynamikken. XXX mulig bytt til [0 max(log(F\_s(:))]

2017.03.22

INF2310

38 / 39

## Oppsummering

- Sinus-funksjoner
  - frekvens/periode, amplitude og fase
  - dekomponere  $A \sin(\theta + \Phi)$  i sin- og cos-komponent
  - 1D og 2D
- Diskret Fourier-transform
  - bildet beskrevet med cos/sin-basisbilder
  - kompleks representasjon
    - cos- og sin-ledd som reell- og imaginær-komponent
  - implisitt periodisitet
    - utslag i diskontinuitet -> "ekstra" frekvenser
  - fremvisning av spekteret  $|F(u,v)|$
  - tommelfingerregler

2017.03.22

INF2310

39 / 39