# Signal processing on spherical manifolds

#### Jason McEwen

http://www.jasonmcewen.org/

Department of Physics and Astronomy University College London (UCL)

Probabilistic And Statistical techniques for Cosmological AnaLysis (PASCAL) Rome :: June 2013

Wavelets on the Sphere Wavelets on the Ball Cosmic Strings

# Observations on spherical manifolds Cosmology



© 2006 Abrams and Primack, Inc.

Wavelets on the Sphere Wavelets on the Ball Cosmic Strings

## Cosmic microwave background (CMB)



Credit: WMAP

< □ > < □ > < □ > < Ξ > < Ξ >

Ξ

# Galaxy surveys



Credit: SDSS

Jason McEwen Signal processing on spherical manifolds

<□▶ </₽ ▶ < ≧ ▶ < ≧ ▶

Ξ

## Outline

#### Wavelets on the sphere

- Continuous wavelets via stereographic projection
- Continuous wavelets via harmonic dilation
- Scale-discretised wavelets

### 2 Wavelets on the ball

- Harmonic transforms
- Fourier-Laguerre convolution
- Scale-discretised wavelets

#### Cosmic strings

- Observational signatures
- Detection algorithm

## Outline

#### Wavelets on the sphere

- Continuous wavelets via stereographic projection
- Continuous wavelets via harmonic dilation
- Scale-discretised wavelets

#### Wavelets on the ball

- Harmonic transforms
- Fourier-Laguerre convolution
- Scale-discretised wavelets

#### Cosmic strings

- Observational signatures
- Detection algorithm

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

# Recall wavelet transform in Euclidean space

Project signal onto wavelets

$$\mathcal{W}^{f}(a,b) = \langle f, \psi_{a,b} \rangle = |a|^{-1/2} \int_{-\infty}^{\infty} \mathrm{d}t f(t) \, \psi^{*}\left(\frac{t-b}{a}\right),$$

where

$$\psi_{a,b} = |a|^{-1/2} \psi\left(\frac{t-b}{a}\right).$$

• Synthesis signal from wavelet coefficients

$$f(t) = C_{\psi}^{-1} \int_{-\infty}^{\infty} \mathrm{d}b \int_{0}^{\infty} \frac{\mathrm{d}a}{a^2} \mathcal{W}^{f}(a,b)\psi_{a,b}(t).$$

• Admissibility condition to ensure perfect reconstruction

$$0 < C_{\psi} \equiv \int_{-\infty}^{\infty} rac{\mathrm{d}k}{|k|} \left| \hat{\psi}(k) 
ight|^2 < \infty.$$

A (10) A (10)

# Recall wavelet transform in Euclidean space

Project signal onto wavelets

$$\mathcal{W}^{f}(a,b) = \langle f, \psi_{a,b} \rangle = |a|^{-1/2} \int_{-\infty}^{\infty} \mathrm{d}t f(t) \psi^{*}\left(\frac{t-b}{a}\right),$$

where

$$\psi_{a,b} = |a|^{-1/2} \psi\left(\frac{t-b}{a}\right).$$

• Synthesis signal from wavelet coefficients

$$f(t) = C_{\psi}^{-1} \int_{-\infty}^{\infty} \mathrm{d}b \int_{0}^{\infty} \frac{\mathrm{d}a}{a^2} \, \mathcal{W}^{f}(a,b) \psi_{a,b}(t).$$

Admissibility condition to ensure perfect reconstruction

$$0 < C_{\psi} \equiv \int_{-\infty}^{\infty} \frac{\mathrm{d}k}{|k|} \left| \hat{\psi}(k) \right|^2 < \infty.$$

## Recall wavelet transform in Euclidean space



くロン (雪) (ヨ) (ヨ)

3

## Continuous wavelets on the sphere

- One of the first natural wavelet construction on the sphere was derived in the seminal work of Antoine and Vandergheynst (1998) (reintroduced by Wiaux 2005).
- Construct wavelet atoms from affine transformations (dilation, translation) on the sphere of a mother wavelet.
- The natural extension of translations to the sphere are rotations. Rotation of a function *f* on the sphere is defined by

 $[\mathcal{R}(\rho)f](\omega) = f(\rho^{-1} \cdot \omega), \quad \omega = (\theta, \varphi) \in \mathbb{S}^2, \quad \rho = (\alpha, \beta, \gamma) \in \mathrm{SO}(3) \; .$ 

#### • How define dilation on the sphere?

 The spherical dilation operator is defined through the conjugation of the Euclidean dilation and stereographic projection Π:

э.

## Continuous wavelets on the sphere

- One of the first natural wavelet construction on the sphere was derived in the seminal work of Antoine and Vandergheynst (1998) (reintroduced by Wiaux 2005).
- Construct wavelet atoms from affine transformations (dilation, translation) on the sphere of a mother wavelet.
- The natural extension of translations to the sphere are rotations. Rotation of a function *f* on the sphere is defined by

 $[\mathcal{R}(\rho)f](\omega) = f(\rho^{-1} \cdot \omega), \quad \omega = (\theta, \varphi) \in \mathbb{S}^2, \quad \rho = (\alpha, \beta, \gamma) \in \mathrm{SO}(3) \; .$ 

#### • How define dilation on the sphere?

 The spherical dilation operator is defined through the conjugation of the Euclidean dilation and stereographic projection Π:

э.

## Continuous wavelets on the sphere

- One of the first natural wavelet construction on the sphere was derived in the seminal work of Antoine and Vandergheynst (1998) (reintroduced by Wiaux 2005).
- Construct wavelet atoms from affine transformations (dilation, translation) on the sphere of a mother wavelet.
- The natural extension of translations to the sphere are rotations. Rotation of a function *f* on the sphere is defined by

 $[\mathcal{R}(\rho)f](\omega) = f(\rho^{-1} \cdot \omega), \quad \omega = (\theta, \varphi) \in \mathbb{S}^2, \quad \rho = (\alpha, \beta, \gamma) \in \mathrm{SO}(3) \; .$ 

#### How define dilation on the sphere?

 The spherical dilation operator is defined through the conjugation of the Euclidean dilation and stereographic projection Π:

## Continuous wavelets on the sphere

- One of the first natural wavelet construction on the sphere was derived in the seminal work of Antoine and Vandergheynst (1998) (reintroduced by Wiaux 2005).
- Construct wavelet atoms from affine transformations (dilation, translation) on the sphere of a mother wavelet.
- The natural extension of translations to the sphere are rotations. Rotation of a function *f* on the sphere is defined by

$$[\mathcal{R}(\rho)f](\omega) = f(\rho^{-1} \cdot \omega), \quad \omega = (\theta, \varphi) \in \mathbb{S}^2, \quad \rho = (\alpha, \beta, \gamma) \in \mathrm{SO}(3) \; .$$

#### How define dilation on the sphere?

 The spherical dilation operator is defined through the conjugation of the Euclidean dilation and stereographic projection Π:



### Continuous wavelet analysis

• Wavelet family on the sphere constructed from rotations and dilations of a mother spherical wavelet  $\Psi$ :

 $\{\Psi_{a,\rho} \equiv \mathcal{R}(\rho)\mathcal{D}(a)\Psi : \rho \in \mathrm{SO}(3), a \in \mathbb{R}^+_*\}.$ 

• The forward wavelet transform is given by

$$W^{f}_{\Psi}(a,\rho) = \langle f, \Psi_{a,\rho} 
angle = \int_{\mathbb{S}^{2}} \mathrm{d}\Omega(\omega) f(\omega) \Psi^{*}_{a,\rho}(\omega) \ ,$$

- Wavelet coefficients (of, say, the CMB) live in  $SO(3) \times \mathbb{R}^+_*$ ; thus, directional structure is naturally incorporated.
- Fast algorithms essential (for a review see Wiaux, McEwen & Vielva 2007)
  - Factoring of rotations: McEwen et al. (2007), Wandelt & Gorski (2001), Risbo (1996)
  - Separation of variables: Wiaux et al. (2005
- FastCSWT code available to download: http://www.jasonmcewen.org/

イロト イポト イヨト イヨト

### Continuous wavelet analysis

• Wavelet family on the sphere constructed from rotations and dilations of a mother spherical wavelet  $\Psi$ :

 $\{\Psi_{a,\rho} \equiv \mathcal{R}(\rho)\mathcal{D}(a)\Psi : \rho \in \mathrm{SO}(3), a \in \mathbb{R}^+_*\}.$ 

The forward wavelet transform is given by

$$W^{f}_{\Psi}(a,\rho) = \langle f, \Psi_{a,\rho} \rangle = \int_{\mathbb{S}^{2}} \mathrm{d}\Omega(\omega) f(\omega) \Psi^{*}_{a,\rho}(\omega) ,$$

- Wavelet coefficients (of, say, the CMB) live in SO(3)  $\times \mathbb{R}^+_*$ ; thus, directional structure is naturally incorporated.
- Fast algorithms essential (for a review see Wiaux, McEwen & Vielva 2007)
  - Factoring of rotations: McEwen et al. (2007), Wandelt & Gorski (2001), Risbo (1996)
  - Separation of variables: Wiaux et al. (2005
- FastCSWT code available to download: http://www.jasonmcewen.org/

イロト イポト イヨト イヨト

### Continuous wavelet analysis

• Wavelet family on the sphere constructed from rotations and dilations of a mother spherical wavelet  $\Psi$ :

 $\{\Psi_{a,\rho} \equiv \mathcal{R}(\rho)\mathcal{D}(a)\Psi : \rho \in \mathrm{SO}(3), a \in \mathbb{R}^+_*\}.$ 

The forward wavelet transform is given by

$$W^{f}_{\Psi}(a,\rho) = \langle f, \Psi_{a,\rho} \rangle = \int_{\mathbb{S}^{2}} \mathrm{d}\Omega(\omega) f(\omega) \Psi^{*}_{a,\rho}(\omega) ,$$

- Wavelet coefficients (of, say, the CMB) live in  $SO(3) \times \mathbb{R}^+_*$ ; thus, directional structure is naturally incorporated.
- Fast algorithms essential (for a review see Wiaux, McEwen & Vielva 2007)
  - Factoring of rotations: McEwen et al. (2007), Wandelt & Gorski (2001), Risbo (1996)
  - Separation of variables: Wiaux et al. (2005)
- FastCSWT code available to download: http://www.jasonmcewen.org/

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

### Continuous wavelet analysis

 Wavelet family on the sphere constructed from rotations and dilations of a mother spherical wavelet Ψ:

 $\{\Psi_{a,\rho} \equiv \mathcal{R}(\rho)\mathcal{D}(a)\Psi : \rho \in \mathrm{SO}(3), a \in \mathbb{R}^+_*\}.$ 

The forward wavelet transform is given by

$$W^{f}_{\Psi}(a,\rho) = \langle f, \Psi_{a,\rho} \rangle = \int_{\mathbb{S}^{2}} \mathrm{d}\Omega(\omega) f(\omega) \Psi^{*}_{a,\rho}(\omega) ,$$

- Wavelet coefficients (of, say, the CMB) live in  $SO(3) \times \mathbb{R}^+_*$ ; thus, directional structure is naturally incorporated.
- Fast algorithms essential (for a review see Wiaux, McEwen & Vielva 2007)
  - Factoring of rotations: McEwen et al. (2007), Wandelt & Gorski (2001), Risbo (1996)
  - Separation of variables: Wiaux et al. (2005)
- FastCSWT code available to download: http://www.jasonmcewen.org/

## Mother wavelets

- Correspondence principle between spherical and Euclidean wavelets: inverse stereographic projection of an *admissible* wavelet on the plane yields an *admissible* wavelet on the sphere (Wiaux *et al.* 2005).
- Mother wavelets on sphere constructed from the projection of mother Euclidean wavelets defined on the plane:

 $\Psi = \Pi^{-1} \Psi_{\mathbb{R}^2} ,$ 

where  $\Psi_{\mathbb{R}^2} \in L^2(\mathbb{R}^2, d^2x)$  is an admissible wavelet in the plane.

 Directional wavelets on sphere may be naturally constructed in this setting – they are simply the projection of directional Euclidean planar wavelets on to the sphere.

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

## Mother wavelets

- Correspondence principle between spherical and Euclidean wavelets: inverse stereographic projection of an *admissible* wavelet on the plane yields an *admissible* wavelet on the sphere (Wiaux *et al.* 2005).
- Mother wavelets on sphere constructed from the projection of mother Euclidean wavelets defined on the plane:

 $\Psi = \Pi^{-1} \Psi_{\mathbb{R}^2} ,$ 

where  $\Psi_{\mathbb{R}^2} \in L^2(\mathbb{R}^2, d^2x)$  is an admissible wavelet in the plane.

 Directional wavelets on sphere may be naturally constructed in this setting – they are simply the projection of directional Euclidean planar wavelets on to the sphere.



Figure: Spherical wavelets at scale a, b = 0.2.

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

# Continuous wavelet synthesis (reconstruction)

• The inverse wavelet transform given by

$$f(\omega) = \int_0^\infty \frac{\mathrm{d}a}{a^3} \int_{\mathrm{SO}(3)} \mathrm{d}\varrho(\rho) W^f_{\Psi}(a,\rho) \left[\mathcal{R}(\rho) \widehat{L}_{\Psi} \Psi_a\right](\omega) \,,$$

where  $d\varrho(\rho) = \sin\beta \, d\alpha \, d\beta \, d\gamma$  is the invariant measure on the rotation group SO(3).

• Perfect reconstruction is ensured provided wavelets satisfy the admissibility property:

$$0 < \widehat{C}_{\Psi}^{\ell} \equiv \frac{8\pi^2}{2\ell+1} \sum_{m=-\ell}^{\ell} \int_0^{\infty} \frac{\mathrm{d}a}{a^3} \mid (\Psi_a)_{\ell m} \mid^2 < \infty, \quad \forall \ell \in \mathbb{N}$$

where  $(\Psi_a)_{\ell m}$  are the spherical harmonic coefficients of  $\Psi_a(\omega)$ .

- Continuous wavelets used in many cosmological studies, for example:
  - Non-Gaussianity (e.g. Vielva et al. 2004; McEwen et al. 2005, 2006, 2008)
  - ISW (e.g. Vielva et al. 2005, McEwen et al. 2007, 2008)
- BUT...

## Continuous wavelet synthesis (reconstruction)

• The inverse wavelet transform given by

$$f(\omega) = \int_0^\infty \frac{\mathrm{d}a}{a^3} \int_{\mathrm{SO}(3)} \mathrm{d}\varrho(\rho) W^f_\Psi(a,\rho) \left[\mathcal{R}(\rho) \widehat{L}_\Psi \Psi_a\right](\omega) \,,$$

where  $d\varrho(\rho) = \sin\beta \, d\alpha \, d\beta \, d\gamma$  is the invariant measure on the rotation group SO(3).

• Perfect reconstruction is ensured provided wavelets satisfy the admissibility property:

$$0 < \widehat{C}_{\Psi}^{\ell} \equiv \frac{8\pi^2}{2\ell+1} \sum_{m=-\ell}^{\ell} \int_0^{\infty} \frac{\mathrm{d}a}{a^3} \mid (\Psi_a)_{\ell m} \mid^2 < \infty, \quad \forall \ell \in \mathbb{N}$$

where  $(\Psi_a)_{\ell m}$  are the spherical harmonic coefficients of  $\Psi_a(\omega)$ .

- Continuous wavelets used in many cosmological studies, for example:
  - Non-Gaussianity (e.g. Vielva et al. 2004; McEwen et al. 2005, 2006, 2008)
  - ISW (e.g. Vielva et al. 2005, McEwen et al. 2007, 2008)
- BUT...

## Continuous wavelet synthesis (reconstruction)

• The inverse wavelet transform given by

$$f(\omega) = \int_0^\infty \frac{\mathrm{d}a}{a^3} \int_{\mathrm{SO}(3)} \mathrm{d}\varrho(\rho) W^f_\Psi(a,\rho) \left[\mathcal{R}(\rho) \widehat{L}_\Psi \Psi_a\right](\omega) \ ,$$

where  $d\varrho(\rho) = \sin\beta \, d\alpha \, d\beta \, d\gamma$  is the invariant measure on the rotation group SO(3).

• Perfect reconstruction is ensured provided wavelets satisfy the admissibility property:

$$0 < \widehat{C}_{\Psi}^{\ell} \equiv \frac{8\pi^2}{2\ell+1} \sum_{m=-\ell}^{\ell} \int_0^{\infty} \frac{\mathrm{d}a}{a^3} \mid (\Psi_a)_{\ell m} \mid^2 < \infty, \quad \forall \ell \in \mathbb{N}$$

where  $(\Psi_a)_{\ell m}$  are the spherical harmonic coefficients of  $\Psi_a(\omega)$ .

- Continuous wavelets used in many cosmological studies, for example:
  - Non-Gaussianity (e.g. Vielva et al. 2004; McEwen et al. 2005, 2006, 2008)
  - ISW (e.g. Vielva et al. 2005, McEwen et al. 2007, 2008)
- BUT...

・ ロ ト ・ 同 ト ・ 三 ト ・ 三 ト

## Continuous wavelet synthesis (reconstruction)

• The inverse wavelet transform given by

$$f(\omega) = \int_0^\infty \frac{\mathrm{d}a}{a^3} \int_{\mathrm{SO}(3)} \mathrm{d}\varrho(\rho) W^f_{\Psi}(a,\rho) \left[\mathcal{R}(\rho) \widehat{L}_{\Psi} \Psi_a\right](\omega) \,,$$

where  $d\varrho(\rho) = \sin\beta \, d\alpha \, d\beta \, d\gamma$  is the invariant measure on the rotation group SO(3).

• Perfect reconstruction is ensured provided wavelets satisfy the admissibility property:

$$0 < \widehat{C}_{\Psi}^{\ell} \equiv \frac{8\pi^2}{2\ell+1} \sum_{m=-\ell}^{\ell} \int_0^{\infty} \frac{\mathrm{d}a}{a^3} \mid (\Psi_a)_{\ell m} \mid^2 < \infty, \quad \forall \ell \in \mathbb{N}$$

where  $(\Psi_a)_{\ell m}$  are the spherical harmonic coefficients of  $\Psi_a(\omega)$ .

- Continuous wavelets used in many cosmological studies, for example:
  - Non-Gaussianity (e.g. Vielva et al. 2004; McEwen et al. 2005, 2006, 2008)
  - ISW (e.g. Vielva et al. 2005, McEwen et al. 2007, 2008)

#### BUT... exact reconstruction not feasible in practice!

A (10) A (10) A (10)

## Continuous wavelets on the sphere via harmonic dilation

• Define dilation by scaling in harmonic space (McEwen et al. 2006):

$$\Psi_{\ell m}(a) = \sqrt{rac{2\ell+1}{8\pi^2}} \, \Upsilon_m(\ell a) \; ,$$

- Wavelet analysis and synthesis defined in the same manner as stereographic wavelets.
- Admissibility condition defined on the wavelet generating functions  $\Upsilon$

$$0 < C_{\Upsilon}^{\ell} = \sum_{m=-\ell}^{\ell} \int_0^{\infty} \frac{\mathrm{d}q}{q} \left| \Upsilon_m(q) \right|^2 < \infty \,.$$

• Define admissible wavelet in harmonic space:

$$\Upsilon_m(\ell a) = e^{-\frac{(\ell a - L)^2 + (m - M)^2}{2}} - e^{-\frac{(\ell a)^2 + L^2 + (m - M)^2}{2}}.$$

## Continuous wavelets on the sphere via harmonic dilation

• Define dilation by scaling in harmonic space (McEwen et al. 2006):

$$\Psi_{\ell m}(a) = \sqrt{rac{2\ell+1}{8\pi^2}} \Upsilon_m(\ell a) \; ,$$

- Wavelet analysis and synthesis defined in the same manner as stereographic wavelets.
- Admissibility condition defined on the wavelet generating functions  $\Upsilon$

$$0 < C_{\Upsilon}^{\ell} = \sum_{m=-\ell}^{\ell} \int_{0}^{\infty} \frac{\mathrm{d}q}{q} \left| \Upsilon_{m}(q) \right|^{2} < \infty \,.$$

• Define admissible wavelet in harmonic space:

$$\Upsilon_m(\ell a) = e^{-\frac{(\ell a - L)^2 + (m - M)^2}{2}} - e^{-\frac{(\ell a)^2 + L^2 + (m - M)^2}{2}}$$

A (10) A (10)

## Continuous wavelets on the sphere via harmonic dilation

• Define dilation by scaling in harmonic space (McEwen et al. 2006):

$$\Psi_{\ell m}(a) = \sqrt{rac{2\ell+1}{8\pi^2}} \Upsilon_m(\ell a) \; ,$$

- Wavelet analysis and synthesis defined in the same manner as stereographic wavelets.
- Admissibility condition defined on the wavelet generating functions  $\Upsilon$

$$0 < C_{\Upsilon}^{\ell} = \sum_{m=-\ell}^{\ell} \int_{0}^{\infty} \frac{\mathrm{d}q}{q} \left| \Upsilon_{m}(q) \right|^{2} < \infty .$$

• Define admissible wavelet in harmonic space:

$$\Upsilon_m(\ell a) = e^{-\frac{(\ell a - L)^2 + (m - M)^2}{2}} - e^{-\frac{(\ell a)^2 + L^2 + (m - M)^2}{2}}.$$

Figure: Harmonic-dilation Morlet wavelet.

#### • Exact reconstruction not feasible in practice with continuous wavelets!

- Wiaux, McEwen, Vandergheynst, Blanc (2008) Exact reconstruction with directional wavelets on the sphere
- Alternatives: isotropic wavelets, pyramidal wavelets, ridgelets, curvelets (Starck et al. 2006); needlets (Narcowich et al. 2006, Baldi et al. 2009, Marinucci et al. 2008)
  - Dilation performed in harmonic space. Following McEwen *et al.* (2006), Sanz *et al.* (2006).
  - The scale-discretised wavelet  $\Psi \in L^2(S^2, d\Omega)$  is defined in harmonic space:

$$\Psi_{\ell m} = \tilde{K}_{\Psi}(\ell) S_{\ell m}^{\Psi} \, .$$

• Construct wavelets to satisfy a resolution of the identity for  $0 \le \ell < L$ :

$$\tilde{\Phi}_{\Psi}^2(\alpha^J \ell) + \sum_{j=0}^J \tilde{K}_{\Psi}^2(\alpha^j \ell) = 1.$$

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

#### Exact reconstruction not feasible in practice with continuous wavelets!

- Wiaux, McEwen, Vandergheynst, Blanc (2008) Exact reconstruction with directional wavelets on the sphere
- Alternatives: isotropic wavelets, pyramidal wavelets, ridgelets, curvelets (Starck et al. 2006); needlets (Narcowich et al. 2006, Baldi et al. 2009, Marinucci et al. 2008)
  - Dilation performed in harmonic space. Following McEwen *et al.* (2006), Sanz *et al.* (2006).
  - The scale-discretised wavelet  $\Psi \in L^2(S^2, d\Omega)$  is defined in harmonic space:

$$\Psi_{\ell m} = \tilde{K}_{\Psi}(\ell) S_{\ell m}^{\Psi} \, .$$

• Construct wavelets to satisfy a resolution of the identity for  $0 \le \ell < L$ :

$$\tilde{\Phi}_{\Psi}^2(\alpha^J \ell) + \sum_{j=0}^J \tilde{K}_{\Psi}^2(\alpha^j \ell) = 1.$$

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

#### Exact reconstruction not feasible in practice with continuous wavelets!

- Wiaux, McEwen, Vandergheynst, Blanc (2008) Exact reconstruction with directional wavelets on the sphere
- Alternatives: isotropic wavelets, pyramidal wavelets, ridgelets, curvelets (Starck et al. 2006); needlets (Narcowich et al. 2006, Baldi et al. 2009, Marinucci et al. 2008)
  - Dilation performed in harmonic space. Following McEwen *et al.* (2006), Sanz *et al.* (2006).
  - The scale-discretised wavelet  $\Psi \in L^2(S^2, d\Omega)$  is defined in harmonic space:

$$\Psi_{\ell m} = \tilde{K}_{\Psi}(\ell) S_{\ell m}^{\Psi} .$$

• Construct wavelets to satisfy a resolution of the identity for  $0 \le \ell < L$ :

$$\tilde{\Phi}_{\Psi}^2(\alpha^J \ell) + \sum_{j=0}^J \tilde{K}_{\Psi}^2(\alpha^j \ell) = 1.$$

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

#### Exact reconstruction not feasible in practice with continuous wavelets!

- Wiaux, McEwen, Vandergheynst, Blanc (2008) Exact reconstruction with directional wavelets on the sphere
- Alternatives: isotropic wavelets, pyramidal wavelets, ridgelets, curvelets (Starck et al. 2006); needlets (Narcowich et al. 2006, Baldi et al. 2009, Marinucci et al. 2008)





- Dilation performed in harmonic space. Following McEwen *et al.* (2006), Sanz *et al.* (2006).
- The scale-discretised wavelet  $\Psi\in\mathsf{L}^2(\mathsf{S}^2,\mathsf{d}\Omega)$  is defined in harmonic space:

 $\Psi_{\ell m} = \tilde{K}_{\Psi}(\ell) S_{\ell m}^{\Psi} \,.$ 

 Construct wavelets to satisfy a resolution of the identity for 0 ≤ ℓ < L:</li>

$$\tilde{\Phi}_{\Psi}^2(\alpha^J \ell) + \sum_{j=0}^J \tilde{K}_{\Psi}^2(\alpha^j \ell) = 1.$$

イロン イロン イヨン イヨン



Figure: Spherical scale-discretised wavelets.

• The scale-discretised wavelet transform is given by the usual projection onto each wavelet:

$${}^{W^{j}}_{\Psi}(\rho,\alpha^{j})=\langle f,\Psi_{\rho,\alpha^{j}}\rangle=\int_{\mathbb{S}^{2}}\,\mathrm{d}\Omega(\omega)\,f(\omega)\,\Psi^{*}_{\rho,\alpha^{j}}(\omega)\;.$$

 The original function may be recovered exactly in practice from the wavelet (and scaling) coefficients:

$$f(\omega) = \left[\Phi_{\alpha J}f\right](\omega) + \sum_{j=0}^{J} \int_{\mathrm{SO}(3)} \mathrm{d}\varrho(\rho) W_{\Psi}^{f}\left(\rho, \alpha^{j}\right) \left[R\left(\rho\right) L^{\mathsf{d}}\Psi_{\alpha j}\right](\omega) \ .$$



Figure: Spherical scale-discretised wavelets.

• The scale-discretised wavelet transform is given by the usual projection onto each wavelet:

$${\it W}^{\rm f}_{\Psi}(\rho,\alpha^j)=\langle f,\Psi_{\rho,\alpha^j}\rangle=\int_{\mathbb{S}^2}\,\mathrm{d}\Omega(\omega)\,f(\omega)\,\Psi^*_{\rho,\alpha^j}(\omega)\;.$$

 The original function may be recovered exactly in practice from the wavelet (and scaling) coefficients:

$$f\left(\omega\right) = \left[\Phi_{\alpha} J f\right]\left(\omega\right) + \sum_{j=0}^{J} \int_{\mathrm{SO}(3)} \, \mathrm{d} \varrho(\rho) \, W_{\Psi}^{f}\left(\rho, \alpha^{j}\right) \left[R\left(\rho\right) L^{\mathsf{d}} \Psi_{\alpha^{j}}\right]\left(\omega\right) \; .$$



Figure: Spherical scale-discretised wavelets.

• The scale-discretised wavelet transform is given by the usual projection onto each wavelet:

$${\it W}^{\rm f}_{\Psi}(\rho,\alpha^j)=\langle f,\Psi_{\rho,\alpha^j}\rangle=\int_{\mathbb{S}^2}\,\mathrm{d}\Omega(\omega)\,f(\omega)\,\Psi^*_{\rho,\alpha^j}(\omega)\;.$$

 The original function may be recovered exactly in practice from the wavelet (and scaling) coefficients:

$$f\left(\omega\right) = \left[\Phi_{\alpha^{j}}f\right]\left(\omega\right) + \sum_{j=0}^{J} \int_{\mathrm{SO}(3)} \, \mathrm{d}\varrho(\rho) \, W_{\Psi}^{f}\left(\rho, \alpha^{j}\right) \left[R\left(\rho\right) L^{\mathsf{d}} \Psi_{\alpha^{j}}\right]\left(\omega\right) \; .$$

# Steerability

• The scale-discretised wavelet  $\Psi \in L^2(S^2, d\Omega)$  is defined in harmonic space in factorised form:

$$\Psi_{\ell m} = \tilde{K}_{\Psi}(\ell) S_{\ell m}^{\Psi} \,.$$

Without loss of generality, impose

$$\sum_{m} |S^{\Psi}_{\ell m}|^2 = 1 \; , \qquad$$

such that localisation governed largely by  $\tilde{K}_{\Psi}(\ell)$  and directionality by  $S_{\ell m}^{\Psi}$ .

• By imposing an azimuthal band-limit *N*, *i.e.*  $S_{\ell m}^{\Psi} = 0, \forall m \ge N$ , we recover steerable wavelets that satisfy

$$\left(\mathcal{R}^{z}(\chi)\Psi\right)(\omega) = \sum_{p=0}^{2N-2} k(\chi-\chi_{p}) \left(\mathcal{R}^{z}(\chi_{p})\Psi\right)(\omega).$$

• By the linearity of the wavelet transform, property extends to wavelet coefficients.

(日)

# Steerability

• The scale-discretised wavelet  $\Psi \in L^2(S^2, d\Omega)$  is defined in harmonic space in factorised form:

$$\Psi_{\ell m} = \tilde{K}_{\Psi}(\ell) S_{\ell m}^{\Psi} \,.$$

Without loss of generality, impose

$$\sum_{m} |S^{\Psi}_{\ell m}|^2 = 1 \; ,$$

such that localisation governed largely by  $\tilde{K}_{\Psi}(\ell)$  and directionality by  $S_{\ell m}^{\Psi}$ .

 By imposing an azimuthal band-limit N, i.e. S<sup>Ψ</sup><sub>ℓm</sub> = 0, ∀m ≥ N, we recover steerable wavelets that satisfy

$$\left(\mathcal{R}^{z}(\chi)\Psi\right)(\omega) = \sum_{p=0}^{2N-2} k(\chi-\chi_{p}) \left(\mathcal{R}^{z}(\chi_{p})\Psi\right)(\omega).$$

• By the linearity of the wavelet transform, property extends to wavelet coefficients.

くロン (雪) (ヨ) (ヨ)

# Steerability

• The scale-discretised wavelet  $\Psi \in L^2(S^2, d\Omega)$  is defined in harmonic space in factorised form:

$$\Psi_{\ell m} = \tilde{K}_{\Psi}(\ell) S_{\ell m}^{\Psi} \,.$$

Without loss of generality, impose

$$\sum_{m} |S^{\Psi}_{\ell m}|^2 = 1 \; ,$$

such that localisation governed largely by  $\tilde{K}_{\Psi}(\ell)$  and directionality by  $S_{\ell m}^{\Psi}$ .

 By imposing an azimuthal band-limit N, i.e. S<sup>Ψ</sup><sub>ℓm</sub> = 0, ∀m ≥ N, we recover steerable wavelets that satisfy

$$\left(\mathcal{R}^{z}(\chi)\Psi\right)(\omega) = \sum_{p=0}^{2N-2} k(\chi-\chi_{p}) \left(\mathcal{R}^{z}(\chi_{p})\Psi\right)(\omega).$$

• By the linearity of the wavelet transform, property extends to wavelet coefficients.

イロト 不得 トイヨト イヨト
## Fast algorithms

• Wavelet analysis can be posed as an inverse Wigner transform on SO(3):

$$W^{f}_{\Psi^{j}}(\rho) = \langle f, \Psi^{j}_{\rho} \rangle = \sum_{\ell mn} \frac{2\ell+1}{8\pi^{2}} \left( W^{f}_{\Psi^{j}} \right)^{\ell}_{mn} D^{\ell*}_{mn}(\rho) ,$$

where

$$(W^{f}_{\Psi j})^{\ell}_{mn} = rac{8\pi^{2}}{2\ell+1} f_{\ell m} \Psi^{j*}_{\ell n} ,$$

which can be computed efficiently via a factoring of rotations (Risbo 1996, Wandelt & Gorski 2001).

• Wavelet synthesis can be posed as an forward Wigner transform on SO(3):

$$f_{\ell m} = \sum_{jn} rac{2\ell+1}{8\pi^2} (W^f_{\Psi^j})^\ell_{mn} \Psi^j_{\ell n} \; ,$$

where

$$ig(W^f_{\Psi^j}ig)^\ell_{mn} = \int_{\mathrm{SO}(3)} \,\mathrm{d}arrho(
ho) \, W^f_{\Psi^j}(
ho) D^\ell_{mn}(
ho) \;,$$

which can be computed efficiently via a factoring of rotations (Risbo 1996) and exactly by employing the Driscoll & Healy (1994) sampling theorem.

## Fast algorithms

• Wavelet analysis can be posed as an inverse Wigner transform on SO(3):

$$W^{f}_{\Psi^{j}}(\rho) = \langle f, \Psi^{j}_{\rho} \rangle = \sum_{\ell mn} \frac{2\ell+1}{8\pi^{2}} \left( W^{f}_{\Psi^{j}} \right)^{\ell}_{mn} D^{\ell*}_{mn}(\rho) ,$$

where

$$\left(W^{f}_{\Psi j}
ight)^{\ell}_{mn} = rac{8\pi^{2}}{2\ell+1} f_{\ell m} \Psi^{j*}_{\ell n} \; ,$$

which can be computed efficiently via a factoring of rotations (Risbo 1996, Wandelt & Gorski 2001).

• Wavelet synthesis can be posed as an forward Wigner transform on SO(3):

$$f_{\ell m} = \sum_{jn} \frac{2\ell + 1}{8\pi^2} (W^f_{\Psi j})^{\ell}_{mn} \Psi^j_{\ell n} ,$$

where

$$\left(W^{f}_{\Psi j}\right)^{\ell}_{mn} = \int_{\mathrm{SO}(3)} \,\mathrm{d}\varrho(\rho) \; W^{f}_{\Psi j}(\rho) D^{\ell}_{mn}(\rho) \;,$$

which can be computed efficiently via a factoring of rotations (Risbo 1996) and exactly by employing the Driscoll & Healy (1994) sampling theorem.

## Driscoll & Healy (DH) sampling theorem

• Canonical sampling theorem on the sphere derived by Driscoll & Healy (1994).

$$\Rightarrow$$
 N<sub>DH</sub> =  $(2L - 1)2L + 1 \sim 4L^2$  samples on the sphere.



Figure: Sample positions of the DH sampling theorem.

< □ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □

< A

) ( <u>)</u> ( <u>)</u> ( <u>)</u>

## McEwen & Wiaux (MW) sampling theorem

• A new sampling theorem on the sphere (McEwen & Wiaux 2011).

$$\Rightarrow \qquad N_{\rm MW} = (L-1)(2L-1) + 1 \sim 2L^2 \text{ samples on the sphere.}$$

• Reduced the Nyquist rate on the sphere by a factor of two.



Figure: Sample positions of the MW sampling theorem.

### Codes to compute harmonic transforms



#### SSHT code: Spin spherical harmonic transforms A novel sampling theorem on the sphere

A novel sampling theorem on the sphere McEwen & Wiaux (2011)

All codes available from: http://www.jasonmcewen.org/

### Codes to compute scale-discretised wavelets on the sphere



#### S2DW code

*Exact reconstruction with directional wavelets on the sphere* Wiaux, McEwen, Vandergheynst, Blanc (2008)

- Fortran
- Parallelised
- Supports directional, steerable wavelets



#### S2LET code S2LET: A code to perform fast wavelet analysis on the sphere Leistedt, McEwen, Vandergheynst, Wiaux (2012)

- C, Matlab, IDL, Java
- Support only axisymmetric wavelets at present
- Future extensions:
  - Directional, steerable wavelets
  - Faster algorithms to perform wavelet transforms
  - Spin wavelets

All codes available from: http://www.jasonmcewen.org/

## Scale-discretised wavelets on the sphere



Figure: Computation time of the scale-discretised wavelet transform.

## Scale-discretised wavelets on the sphere



Figure: Numerical accuracy of the scale-discretised wavelet transform.

∃ → 4 ∃

イロト イポト イヨト イヨト

## Scale-discretised wavelet transform of the Earth



Figure: Scale-discretised wavelet transform of a topography map of the Earth.

#### Outline

#### Wavelets on the sphere

- Continuous wavelets via stereographic projection
- Continuous wavelets via harmonic dilation
- Scale-discretised wavelets

#### Wavelets on the ball

- Harmonic transforms
- Fourier-Laguerre convolution
- Scale-discretised wavelets

#### Cosmic strings

- Observational signatures
- Detection algorithm

## Galaxy surveys



Credit: SDSS

Jason McEwen Signal processing on spherical manifolds

< □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

Ξ

## Fourier-Laguerre transform on the ball

- Fourier-Bessel functions are the canonical orthogonal basis on the sphere → but do not admit a sampling theorem.
- Developed a Fourier-Laguerre transform and corresponding sampling theorem on the ball (Leistedt & McEwen 2012).
- Define the radial basis functions by

$$K_p(r) \equiv \sqrt{rac{p!}{(p+2)!}} rac{e^{-r/2 au}}{\sqrt{ au^3}} L_p^{(2)}\left(rac{r}{ au}
ight) \; ,$$

where  $L_p^{(2)}$  is the *p*-th generalised Laguerre polynomial of order two.

• Define the Fourier-Laguerre basis functions by  $Z_{\ell m p}(\mathbf{r}) = K_p(\mathbf{r})Y_{\ell m}(\omega)$ .

## Fourier-Laguerre transform on the ball

- Fourier-Bessel functions are the canonical orthogonal basis on the sphere → but do not admit a sampling theorem.
- Developed a Fourier-Laguerre transform and corresponding sampling theorem on the ball (Leistedt & McEwen 2012).
- Define the radial basis functions by

$$K_p(r) \equiv \sqrt{rac{p!}{(p+2)!}} rac{e^{-r/2 au}}{\sqrt{ au^3}} L_p^{(2)}\left(rac{r}{ au}
ight) \; ,$$

where  $L_p^{(2)}$  is the *p*-th generalised Laguerre polynomial of order two.

• Define the Fourier-Laguerre basis functions by  $Z_{\ell m p}(\mathbf{r}) = K_p(\mathbf{r})Y_{\ell m}(\omega)$ .

## Fourier-Laguerre transform on the ball

- Fourier-Bessel functions are the canonical orthogonal basis on the sphere → but do not admit a sampling theorem.
- Developed a Fourier-Laguerre transform and corresponding sampling theorem on the ball (Leistedt & McEwen 2012).
- Define the radial basis functions by

$$K_p(r) \equiv \sqrt{\frac{p!}{(p+2)!}} \frac{e^{-r/2\tau}}{\sqrt{\tau^3}} L_p^{(2)}\left(\frac{r}{\tau}\right) ,$$

where  $L_p^{(2)}$  is the *p*-th generalised Laguerre polynomial of order two.

• Define the Fourier-Laguerre basis functions by  $Z_{\ell m p}(\mathbf{r}) = K_p(r) Y_{\ell m}(\omega)$ .



## Fourier-Laguerre transform on the ball

- For a band-limited signal, we can compute the Fourier-Laguerre transform exactly.
- Compute Fourier-Bessel coefficients exactly from Fourier-Laguerre coefficients.



Figure: Numerical accuracy of Fourier-Laguerre transform

# Fourier-Laguerre transform on the ball

• Fast algorithms to compute the Fourier-Laguerre transform.



Figure: Computation time of Fourier-Laguerre transform

A B A B A
 A
 B
 A
 A
 B
 A
 A
 B
 A
 A
 B
 A
 A
 B
 A
 A
 B
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A
 A

# Codes to compute harmonic transforms



FLAG code: Fourier-Laguerre transforms

Leistedt & McEwen (2012)



SSHT code: Spin spherical harmonic transforms A novel sampling theorem on the sphere McEwen & Wiaux (2011)

All codes available from: http://www.jasonmcewen.org/

イロト 不得 トイヨト イヨト

э.

## Fourier-Laguerre translation and convolution

- We construct translation and convolution operators on the radial line by analogy with the infinite line.
- For the standard orthogonal basis  $\phi_{\omega}(x) = e^{i\omega x}$  translation of the basis functions defined by the shift of coordinates:

$$(\mathcal{T}_{u}^{\mathbb{R}}\phi_{\omega})(x) \equiv \phi_{\omega}(x-u) = \phi_{\omega}^{*}(u)\phi_{\omega}(x).$$

• Define translation of the spherical Laguerre basis functions on the radial line by analogy:

 $(\mathcal{T}_s K_p)(r) \equiv K_p(s) K_p(r)$ .

• Define convolution on the radial line of by

$$(f \star h)(r) \equiv \langle f | \mathcal{T}_r h \rangle = \int_{\mathbb{R}^+} \mathrm{d} s s^2 f(s) \left( \mathcal{T}_r h \right)(s),$$

from which it follows that radial convolution in harmonic space is given by the product

 $(f \star h)_p = \langle f \star h | K_p \rangle = f_p h_p .$ 

イロト 不得 トイヨト イヨト

3

## Fourier-Laguerre translation and convolution

- We construct translation and convolution operators on the radial line by analogy with the infinite line.
- For the standard orthogonal basis  $\phi_{\omega}(x) = e^{i\omega x}$  translation of the basis functions defined by the shift of coordinates:

$$(\mathcal{T}_{u}^{\mathbb{R}}\phi_{\omega})(x) \equiv \phi_{\omega}(x-u) = \phi_{\omega}^{*}(u)\phi_{\omega}(x) .$$

• Define translation of the spherical Laguerre basis functions on the radial line by analogy:

$$(\mathcal{T}_s K_p)(r) \equiv K_p(s) K_p(r)$$
.

• Define convolution on the radial line of by

$$(f \star h)(r) \equiv \langle f | \mathcal{T}_r h \rangle = \int_{\mathbb{R}^+} \mathrm{d} s s^2 f(s) \left( \mathcal{T}_r h \right)(s),$$

from which it follows that radial convolution in harmonic space is given by the product

 $(f \star h)_p = \langle f \star h | K_p \rangle = f_p h_p .$ 

## Fourier-Laguerre translation and convolution

- We construct translation and convolution operators on the radial line by analogy with the infinite line.
- For the standard orthogonal basis  $\phi_{\omega}(x) = e^{i\omega x}$  translation of the basis functions defined by the shift of coordinates:

$$(\mathcal{T}_{u}^{\mathbb{R}}\phi_{\omega})(x) \equiv \phi_{\omega}(x-u) = \phi_{\omega}^{*}(u)\phi_{\omega}(x) .$$

• Define translation of the spherical Laguerre basis functions on the radial line by analogy:

$$(\mathcal{T}_s K_p)(r) \equiv K_p(s) K_p(r)$$
.

Define convolution on the radial line of by

$$(f \star h)(r) \equiv \langle f | \mathcal{T}_r h \rangle = \int_{\mathbb{R}^+} \mathrm{d} s s^2 f(s) \left( \mathcal{T}_r h \right)(s),$$

from which it follows that radial convolution in harmonic space is given by the product

 $(f \star h)_p = \langle f \star h | K_p \rangle = f_p h_p$ .

э

## Fourier-Laguerre translation and convolution

• Translation corresponds to convolution with the Dirac delta:

$$(f \star \delta_s)(r) = \sum_{p=0}^{\infty} f_p K_p(s) K_p(r) = (\mathcal{T}_s f)(r) .$$

# Fourier-Laguerre translation and convolution

• Translation corresponds to convolution with the Dirac delta:

$$(f \star \delta_s)(r) = \sum_{p=0}^{\infty} f_p K_p(s) K_p(r) = (\mathcal{T}_s f)(r) .$$



Figure: Band limited translated Dirac delta functions

## Fourier-Laguerre translation and convolution

• Translation corresponds to convolution with the Dirac delta:

$$(f \star \delta_s)(r) = \sum_{p=0}^{\infty} f_p K_p(s) K_p(r) = (\mathcal{T}_s f)(r) .$$

• Angular aperture of localised functions (and flaglets) is invariant under radial translation.



Figure: Slices of an axisymmetric flaglet wavelet kernel plotted on the ball of radius R = 0.5.

A (1) > A (1) > A

## Fourier-Laguerre translation and convolution

• Translation corresponds to convolution with the Dirac delta:

$$(f \star \delta_s)(r) = \sum_{p=0}^{\infty} f_p K_p(s) K_p(r) = (\mathcal{T}_s f)(r) .$$

• Angular aperture of localised functions (and flaglets) is invariant under radial translation.



Figure: Slices of an axisymmetric flaglet wavelet kernel plotted on the ball of radius R = 0.5.

#### Scale-discretised wavelets on the ball

- Exact wavelets on the ball (Leistedt & McEwen 2012).
- Define translation and convolution operators on the radial line.
- Dilation performed in harmonic space.
- Scale-discretised wavelet  $\Psi \in L^2(B^3)$  is defined in harmonic space:

$$\Psi_{\ell m p}^{jj'} \equiv \sqrt{rac{2\ell+1}{4\pi}} \; \kappa_\lambda \left(rac{\ell}{\lambda^j}
ight) \kappa_
u \left(rac{p}{
u^{j'}}
ight) \delta_{m0}.$$

• Construct wavelets to satisfy a resolution of the identity:

$$\frac{4\pi}{2\ell+1} \left( |\Phi_{\ell 0p}|^2 + \sum_{j=J_0}^J \sum_{j'=J_0'}^{J'} |\Psi_{\ell 0p}^{jj'}|^2 \right) = 1, \, \forall \ell, p.$$

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > <

### Scale-discretised wavelets on the ball



Figure: Tiling of Fourier-Laguerre space.

- Exact wavelets on the ball (Leistedt & McEwen 2012).
- Define translation and convolution operators on the radial line.
- Dilation performed in harmonic space.
- Scale-discretised wavelet Ψ ∈ L<sup>2</sup>(B<sup>3</sup>) is defined in harmonic space:

$$\Psi_{\ell m p}^{jj'} \equiv \sqrt{rac{2\ell+1}{4\pi}} \kappa_{\lambda} \left(rac{\ell}{\lambda^{j}}
ight) \kappa_{
u} \left(rac{p}{
u^{j'}}
ight) \delta_{m0}.$$

• Construct wavelets to satisfy a resolution of the identity:

$$\frac{4\pi}{2\ell+1} \left( \left| \Phi_{\ell 0 p} \right|^2 + \sum_{j=J_0}^J \sum_{j'=J_0'}^{J'} \left| \Psi_{\ell 0 p}^{jj'} \right|^2 \right) \; = \; 1, \; \forall \ell, p.$$

◆□▶ ◆□▶ ★ 三▶ ★ 三▶ - 三 - の へ ()

#### Scale-discretised wavelets on the ball



Figure: Scale-discretised wavelets on the ball.

< □ > < 同 > < 回 > < 回 > .

3

#### Scale-discretised wavelets on the ball

• The scale-discretised wavelet transform is given by the usual projection onto each wavelet:

$$W^{\Psi^{jj'}}(\mathbf{r}) \equiv (f \star \Psi^{jj'})(\mathbf{r}) = \langle f | \mathcal{T}_r \mathcal{R}_\omega \Psi^{jj'} \rangle = \int_{B^3} \mathrm{d}^3 \mathbf{r}' f(\mathbf{r}') (\mathcal{T}_r \mathcal{R}_\omega \Psi^{jj'})(\mathbf{r}') \; .$$

 The original function may be recovered exactly in practice from the wavelet (and scaling) coefficients:

$$f(\mathbf{r}) = \int_{B^3} \mathrm{d}^3 \mathbf{r}' W^{\Phi}(\mathbf{r}') (\mathcal{T}_r \mathcal{R}_{\omega} \Phi)(\mathbf{r}') + \sum_{j=J_0}^J \sum_{j'=J_0'}^{J'} \int_{B^3} \mathrm{d}^3 \mathbf{r}' W^{\Psi i j'}(\mathbf{r}') (\mathcal{T}_r \mathcal{R}_{\omega} \Psi^{j j'})(\mathbf{r}') \,.$$

• Alternatives: Spherical 3D isotropic wavelets (Lanusse, Rassat & Starck 2012)

### Code for scale-discretised wavelet on the ball



#### FLAGLET code Exact wavelets on the ball Leistedt & McEwen (2012)

- C, Matlab, IDL, Java
- Exact (Fourier-LAGuerre) wavelets on the ball coined flaglets!

Available from: http://www.jasonmcewen.org/

크

# Scale-discretised wavelets on the ball



Figure: Numerical accuracy of the flaglet transform.

### Scale-discretised wavelets on the ball



Figure: Computation time of the flaglet transform.

◆□ ▶ ◆□ ▶ ◆ 三 ▶ ◆ 三 ▶ ● ○ ○ ○ ○

### Scale-discretised wavelet transform of N-body simulation



Figure: Wavelet transform of of an N-body simulation.

イロト イ理ト イヨト イヨト

## Scale-discretised wavelet denoising on the ball



Figure: Denoising of an N-body simulation.

#### Scale-discretised wavelet denoising on the ball



## Outline

#### Wavelets on the sphere

- Continuous wavelets via stereographic projection
- Continuous wavelets via harmonic dilation
- Scale-discretised wavelets

#### Wavelets on the ball

- Harmonic transforms
- Fourier-Laguerre convolution
- Scale-discretised wavelets

#### Cosmic strings

- Observational signatures
- Detection algorithm

→ 3 → 4 3

< A

## Cosmic structure



© 2006 Abrams and Primack, Inc.
## Cosmic strings

- Symmetry breaking phase transitions in the early Universe  $\rightarrow$  topological defects.
- Cosmic strings well-motivated phenomenon that arise when axial or cylindrical symmetry is broken → line-like discontinuities in the fabric of the Universe.
- Although we have not yet observed cosmic strings, we have observed string-like topological defects in other media, e.g. ice and liquid crystal.
- Cosmic strings are distinct to the fundamental superstrings of string theory.
- However, recent developments in string theory suggest the existence of macroscopic superstrings that could play a similar role to cosmic strings.
- The detection of cosmic strings would open a new window into the physics of the Universe!



Figure: Optical microscope photograph of a thin film of freely suspended nematic liquid crystal after a temperature quench. [Credit: Chuang et al. (1991).]

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 >

# Cosmic strings

- Symmetry breaking phase transitions in the early Universe  $\rightarrow$  topological defects.
- Cosmic strings well-motivated phenomenon that arise when axial or cylindrical symmetry is broken → line-like discontinuities in the fabric of the Universe.
- Although we have not yet observed cosmic strings, we have observed string-like topological defects in other media, e.g. ice and liquid crystal.
- Cosmic strings are distinct to the fundamental superstrings of string theory.
- However, recent developments in string theory suggest the existence of macroscopic superstrings that could play a similar role to cosmic strings.
- The detection of cosmic strings would open a new window into the physics of the Universe!



Figure: Optical microscope photograph of a thin film of freely suspended nematic liquid crystal after a temperature quench. [Credit: Chuang et al. (1991).]

# Cosmic strings

- Symmetry breaking phase transitions in the early Universe  $\rightarrow$  topological defects.
- Cosmic strings well-motivated phenomenon that arise when axial or cylindrical symmetry is broken → line-like discontinuities in the fabric of the Universe.
- Although we have not yet observed cosmic strings, we have observed string-like topological defects in other media, e.g. ice and liquid crystal.
- Cosmic strings are distinct to the fundamental superstrings of string theory.
- However, recent developments in string theory suggest the existence of macroscopic superstrings that could play a similar role to cosmic strings.
- The detection of cosmic strings would open a new window into the physics of the Universe!



Figure: Optical microscope photograph of a thin film of freely suspended nematic liquid crystal after a temperature quench. [Credit: Chuang et al. (1991).]

#### Observational signatures of cosmic strings

- Spacetime about a cosmic string is canonical, with a three-dimensional wedge removed (Vilenkin 1981).
- Strings moving transverse to the line of sight induce line-like discontinuities in the CMB (Kaiser & Stebbins 1984).
- The amplitude of the induced contribution scales with Gμ, the string tension.



Spacetime around a cosmic string. [Credit: Kaiser & Stebbins 1984, DAMTP.]

## Observational signatures of cosmic strings

- Make contact between theory and data using high-resolution simulations.
- Amplitude of the signal is given by the string tension  $G\mu$ .
- Search for a weak string signal s embedded in the CMB c, with observations d given by

d = c + s .



(a) Flat patch (Fraisse et al. 2008)



(b) Full-sky (Ringeval et al. 2012)

< ロ > < 同 > < 三 > < 三 > -

Figure: Cosmic string simulations.

## Using wavelets to detect cosmic strings

- Ongoing work of McEwen, Feeney, Peiris, Wiaux, Ringeval & Bouchet.
- Adopt the scale-discretised wavelet transform on the sphere (Wiaux, McEwen *et al.* 2008), where we denote the wavelet coefficients of the data *d* by *W*<sup>d</sup><sub>jρ</sub> = ⟨*d*, Ψ<sub>jρ</sub>⟩ for scale *j* ∈ ℤ<sup>+</sup> and position ρ ∈ SO(3).



イロト イポト イヨト イヨト

● Wavelet transform yields a sparse representation of the string signal → hope to effectively separate the CMB and string signal in wavelet space.

## Using wavelets to detect cosmic strings

- Ongoing work of McEwen, Feeney, Peiris, Wiaux, Ringeval & Bouchet.
- Adopt the scale-discretised wavelet transform on the sphere (Wiaux, McEwen *et al.* 2008), where we denote the wavelet coefficients of the data *d* by W<sup>d</sup><sub>jρ</sub> = ⟨d, Ψ<sub>jρ</sub>⟩ for scale j ∈ Z<sup>+</sup> and position ρ ∈ SO(3).



< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

● Wavelet transform yields a sparse representation of the string signal → hope to effectively separate the CMB and string signal in wavelet space.

## Using wavelets to detect cosmic strings

- Ongoing work of McEwen, Feeney, Peiris, Wiaux, Ringeval & Bouchet.
- Adopt the scale-discretised wavelet transform on the sphere (Wiaux, McEwen *et al.* 2008), where we denote the wavelet coefficients of the data *d* by  $W_{j\rho}^d = \langle d, \Psi_{j\rho} \rangle$  for scale  $j \in \mathbb{Z}^+$  and position  $\rho \in SO(3)$ .



Figure: Example wavelet.

・ ロ ト ・ 同 ト ・ 三 ト ・ 三 ト

● Wavelet transform yields a sparse representation of the string signal → hope to effectively separate the CMB and string signal in wavelet space.



Figure: Distribution of CMB and string signal in pixel (left) and wavelet space (right).

## Learning the statistics of the CMB and string signals in wavelet space

- Need to determine statistical description of the CMB and string signals in wavelet space.
- Calculate analytically the probability distribution of the CMB in wavelet space:

$$\mathbf{P}_{j}^{c}(W_{j\rho}^{c}) = \frac{1}{\sqrt{2\pi(\sigma_{j}^{c})^{2}}} e^{\left(-\frac{1}{2}\left(\frac{W_{j\rho}^{c}}{\sigma_{j}^{c}}\right)^{2}\right)}, \quad \text{where} \quad (\sigma_{j}^{c})^{2} = \langle W_{j\rho}^{c} W_{j\rho}^{c}^{*} \rangle = \sum_{\ell m} C_{\ell} |(\Psi_{j})_{\ell m}|^{2}.$$

• Fit a generalised Gaussian distribution (GGD) for the wavelet coefficients of a string training map (*cf.* Wiaux *et al.* 2009):

$$\mathbb{P}_{j}^{s}(W_{j\rho}^{s} \mid G\mu) = \frac{\upsilon_{j}}{2G\mu\nu_{j}\Gamma(\upsilon_{j}^{-1})} e^{\left(-\left|\frac{W_{j\rho}^{s}}{G\mu\nu_{j}}\right|^{\upsilon_{j}}\right)},$$

with scale parameter  $\nu_j$  and shape parameter  $\upsilon_j$ .

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

## Learning the statistics of the CMB and string signals in wavelet space

- Need to determine statistical description of the CMB and string signals in wavelet space.
- Calculate analytically the probability distribution of the CMB in wavelet space:

$$\mathbf{P}_{j}^{c}(W_{j\rho}^{c}) = \frac{1}{\sqrt{2\pi(\sigma_{j}^{c})^{2}}} e^{\left(-\frac{1}{2}\left(\frac{W_{j\rho}^{c}}{\sigma_{j}^{c}}\right)^{2}\right)}, \quad \text{where} \quad (\sigma_{j}^{c})^{2} = \langle W_{j\rho}^{c} W_{j\rho}^{c}^{*} \rangle = \sum_{\ell m} C_{\ell} |(\Psi_{j})_{\ell m}|^{2}.$$

• Fit a generalised Gaussian distribution (GGD) for the wavelet coefficients of a string training map (cf. Wiaux et al. 2009):

$$\mathbf{P}_{j}^{s}(W_{j\rho}^{s} \mid G\mu) = \frac{\upsilon_{j}}{2G\mu\nu_{j}\Gamma(\upsilon_{j}^{-1})} e^{\left(-\left|\frac{W_{j\rho}^{s}}{G\mu\nu_{j}}\right|^{\upsilon_{j}}\right)},$$

with scale parameter  $\nu_j$  and shape parameter  $\upsilon_j$ .



Figure: Generalised Gaussian distribution (GGD).

Observational signatures Detection algorithm

## Learning the statistics of the CMB and string signals in wavelet space





- Compare distribution learnt from the training simulation (string2) with the distribution of the testing simulation (string1).
- Distributions in close agreement.



Observational signatures Detection algorithm

## Learning the statistics of the CMB and string signals in wavelet space





- Compare distribution learnt from the training simulation (string2) with the distribution of the testing simulation (string1).
- Distributions in close agreement.



Observational signatures Detection algorithm

## Learning the statistics of the CMB and string signals in wavelet space

• Require two simulated string maps: one for training; one for testing.





Distributions in close agreement.



Observational signatures Detection algorithm

## Learning the statistics of the CMB and string signals in wavelet space





- Compare distribution learnt from the training simulation (string2) with the distribution of the testing simulation (string1).
- Distributions in close agreement.



Observational signatures Detection algorithm

## Learning the statistics of the CMB and string signals in wavelet space



- Compare distribution learnt from the training simulation (string2) with the distribution of the testing simulation (string1).
- Distributions in close agreement.



Observational signatures Detection algorithm

## Learning the statistics of the CMB and string signals in wavelet space





- Compare distribution learnt from the training simulation (string2) with the distribution of the testing simulation (string1).
- Distributions in close agreement.
- We have accurately characterised the statistics of string signals in wavelet space.



#### Spherical wavelet-Bayesian string tension estimation

#### Perform Bayesian string tension estimation in wavelet space, where the CMB and string distributions are very different.

• For each wavelet coefficient the likelihood is given by

$$\mathbb{P}(W_{j\rho}^{d} \mid G\mu) = \mathbb{P}(W_{j\rho}^{s} + W_{j\rho}^{c} \mid G\mu) = \int_{\mathbb{R}} dW_{j\rho}^{s} \, \mathbb{P}_{j}^{c}(W_{j\rho}^{d} - W_{j\rho}^{s}) \, \mathbb{P}_{j}^{s}(W_{j\rho}^{s} \mid G\mu) \; .$$

• The overall likelihood of the data is given by

$$\mathbb{P}(W^d \mid G\mu) = \prod_{j,\rho} \mathbb{P}(W^d_{j\rho} \mid G\mu) \; ,$$

where we have assumed independence.

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

#### Spherical wavelet-Bayesian string tension estimation

- Perform Bayesian string tension estimation in wavelet space, where the CMB and string distributions are very different.
- For each wavelet coefficient the likelihood is given by

$$\mathbf{P}(W_{j\rho}^{d} \mid G\mu) = \mathbf{P}(W_{j\rho}^{s} + W_{j\rho}^{c} \mid G\mu) = \int_{\mathbb{R}} dW_{j\rho}^{s} \mathbf{P}_{j}^{c}(W_{j\rho}^{d} - W_{j\rho}^{s}) \mathbf{P}_{j}^{s}(W_{j\rho}^{s} \mid G\mu) \,.$$

• The overall likelihood of the data is given by

$$\mathbb{P}(W^d \mid G\mu) = \prod_{j,\rho} \mathbb{P}(W^d_{j\rho} \mid G\mu) ,$$

where we have assumed independence.

イロト イ団ト イヨト イヨト

#### Spherical wavelet-Bayesian string tension estimation

• Compute the string tension posterior  $P(G\mu \mid W^d)$  by Bayes theorem:

$$\mathsf{P}(G\mu \mid W^d) = \frac{\mathsf{P}(W^d \mid G\mu) \mathsf{P}(G\mu)}{\mathsf{P}(W^d)} \propto \mathsf{P}(W^d \mid G\mu) \mathsf{P}(G\mu) .$$



Figure: Posterior distribution of the string tension (true  $G\mu = 3 \times 10^{-6}$ ).

э

#### Spherical wavelet-Bayesian string tension estimation

• Compute the string tension posterior  $P(G\mu \mid W^d)$  by Bayes theorem:

$$\mathsf{P}(G\mu \mid W^d) = \frac{\mathsf{P}(W^d \mid G\mu) \mathsf{P}(G\mu)}{\mathsf{P}(W^d)} \propto \mathsf{P}(W^d \mid G\mu) \mathsf{P}(G\mu) \; .$$



Figure: Posterior distribution of the string tension (true  $G\mu = 2 \times 10^{-6}$ ).

∃ → 4 ∃

#### Spherical wavelet-Bayesian string tension estimation

• Compute the string tension posterior  $P(G\mu \mid W^d)$  by Bayes theorem:

$$\mathsf{P}(G\mu \mid W^d) = \frac{\mathsf{P}(W^d \mid G\mu) \mathsf{P}(G\mu)}{\mathsf{P}(W^d)} \propto \mathsf{P}(W^d \mid G\mu) \mathsf{P}(G\mu) \; .$$



Figure: Posterior distribution of the string tension (true  $G\mu = 1 \times 10^{-6}$ ).

-

э.

# Bayesian evidence for strings

- Compute Bayesian evidences to compare the string model M<sup>s</sup> to the alternative model M<sup>c</sup> that the observed data is comprised of just a CMB contribution.
- The Bayesian evidence of the string model is given by

$$E^{s} = \mathbb{P}(W^{d} \mid \mathbb{M}^{s}) = \int_{\mathbb{R}} d(G\mu) \mathbb{P}(W^{d} \mid G\mu) \mathbb{P}(G\mu) .$$

• The Bayesian evidence of the CMB model is given by

$$E^c = \mathbf{P}(W^d \mid \mathbf{M}^c) = \prod_{j,\rho} \mathbf{P}_j^c(W_{j\rho}^d) .$$

• Compute the Bayes factor to determine the preferred model:

 $\Delta \ln E = \ln(E^s/E^c) \; .$ 

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

#### Bayesian evidence for strings

- Compute Bayesian evidences to compare the string model M<sup>s</sup> to the alternative model M<sup>c</sup> that the observed data is comprised of just a CMB contribution.
- The Bayesian evidence of the string model is given by

$$E^{s} = \mathbb{P}(W^{d} \mid \mathbf{M}^{s}) = \int_{\mathbb{R}} \mathrm{d}(G\mu) \, \mathbb{P}(W^{d} \mid G\mu) \, \mathbb{P}(G\mu) \; .$$

• The Bayesian evidence of the CMB model is given by

$$E^{c} = \mathbf{P}(W^{d} \mid \mathbf{M}^{c}) = \prod_{j,\rho} \mathbf{P}_{j}^{c}(W_{j\rho}^{d}) .$$

• Compute the Bayes factor to determine the preferred model:

 $\Delta \ln E = \ln(E^s/E^c) \; .$ 

$G\mu/10^{-6}$	0.7	0.8	0.9	1.0	2.0	3.0
$\widehat{G\mu}/10^{-6} \Delta \ln E$	$1.1 \\ -1.3$	$1.2 \\ -1.1$	$1.2 \\ -0.9$	$1.3 \\ -0.7$	2.1 5.5	3.1 29

Table: Tension estimates and log-evidence differences for simulations.

## Recovering string maps

- Our best inference of the wavelet coefficients of the underlying string map is encoded in the posterior probability distribution P(W<sup>i</sup><sub>jp</sub> | W<sup>d</sup>).
- Estimate the wavelet coefficients of the string map from the mean of the posterior distribution:

$$\begin{split} \overline{W}^{s}_{j\rho} &= \int_{\mathbb{R}} \, \mathrm{d} W^{s}_{j\rho} \, W^{s}_{j\rho} \, \mathsf{P}(W^{s}_{j\rho} \mid W^{d}) \\ &= \int_{\mathbb{R}} \, \mathrm{d}(G\mu) \, \mathsf{P}(G\mu \mid d) \, \overline{W}^{s}_{j\rho}(G\mu) \; , \end{split}$$

where

$$\begin{split} \overline{W}^s_{j\rho}(G\mu) &= \int_{\mathbb{R}} \mathrm{d} W^s_{j\rho} \, W^s_{j\rho} \, \mathrm{P}(W^s_{j\rho} \mid W^d_{j\rho}, G\mu) \\ &= \frac{1}{\mathrm{P}(W^d_{j\rho} \mid G\mu)} \, \int_{\mathbb{R}} \mathrm{d} W^s_{j\rho} \, W^s_{j\rho} \, \mathrm{P}^c_j(W^d_{j\rho} - W^s_{j\rho}) \, \mathrm{P}^s_j(W^s_{j\rho} \mid G\mu) \; . \end{split}$$

- Recover the string map from its wavelets (possible since the scale-discretised wavelet transform on the sphere supports exact reconstruction).
- Work in progress...

イロト イ団ト イヨト イヨト

### Recovering string maps

- Our best inference of the wavelet coefficients of the underlying string map is encoded in the posterior probability distribution P(W<sup>i</sup><sub>jp</sub> | W<sup>d</sup>).
- Estimate the wavelet coefficients of the string map from the mean of the posterior distribution:

$$\begin{split} \overline{W}^s_{j\rho} &= \int_{\mathbb{R}} \, \mathrm{d} W^s_{j\rho} \, W^s_{j\rho} \, \mathsf{P}(W^s_{j\rho} \mid W^d) \\ &= \int_{\mathbb{R}} \, \mathrm{d}(G\mu) \, \mathsf{P}(G\mu \mid d) \, \overline{W}^s_{j\rho}(G\mu) \, , \end{split}$$

where

$$\begin{split} \overline{W}^s_{j\rho}(G\mu) &= \int_{\mathbb{R}} \, \mathrm{d} W^s_{j\rho} \, W^s_{j\rho} \, \mathsf{P}(W^s_{j\rho} \mid W^d_{j\rho}, G\mu) \\ &= \frac{1}{\mathsf{P}(W^d_{j\rho} \mid G\mu)} \, \int_{\mathbb{R}} \, \mathrm{d} W^s_{j\rho} \, W^s_{j\rho} \, \mathsf{P}^c_j(W^d_{j\rho} - W^s_{j\rho}) \, \mathsf{P}^s_j(W^s_{j\rho} \mid G\mu) \, . \end{split}$$

- Recover the string map from its wavelets (possible since the scale-discretised wavelet transform on the sphere supports exact reconstruction).
- Work in progress...

#### Summary

- Observations on spherical manifolds are prevalent.
- Necessitate rigorous signal processing techniques on spherical manifolds:
  - Sampling theorems
  - Wavelets
  - Compressive sensing
- In cosmology, sensitive methods are required to extract the weak signatures of new physics from next-generation observations.

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >