

# İşitsel Uyarılmış Potansiyellerde Kısıtlı Yönlü Uyumluluk ve Bilgi Akış Yönüne Kestirimi

## Estimation of Partial Directed Coherence and Direction of Information Flow with Auditory Evoked Potentials

M. Emre ÇEK<sup>1</sup>, F. Acar SAVACI<sup>1</sup>, Murat ÖZGÖREN<sup>2</sup>

1. Elektrik ve Elektronik Mühendisliği Bölümü,  
İzmir Yüksek Teknoloji Enstitüsü  
{emrecek,acarsavaci}@iyte.edu.tr

2. Biyofizik AD, Tıp Fak.  
Dokuz Eylül Üniversitesi  
murat.ozgoren@deu.edu.tr

### Özetçe

Bu bildiride, saçı deride çeşitli elektrotlardan elde edilmiş işitsel uyarılmış potansiyellerde, çok değişkenli öz bağlanımlı rastlantısal modelleme kullanılarak beyindeki farklı bölgeler arasında bilgi akışının mevcut olup olmadığı incelenmiştir. Bilgi akışının kestirimi, frekansa bağlı ve 0 ile 1 arasında değerler aralı kismi yönlü uyumluluk ve yönlü transfer fonksiyonları kullanılarak yapılmaktadır. Uyarı sonrası zamanda yapılan incelemeye her iki yöntemin de bilgi akışının mevcut olduğu frekans noktaları ile ilgili bilgi verdiği ve bilgi akış yönlerinin kestirilebildiği görülmüştür. Yöntemlerin frekans çözünürlüğü, ilgili örneklemeye penceresi ve model mertebesi kriterlerine bağlı olarak değişkenlik göstermektedir. İki yöntemin de uyumlu değerler sağladığı saptanmıştır.

### Abstract

In this paper, existence of information flow between different locations of the brain have been analyzed by multivariate auto-regressive modelling where the auditory evoked potentials were measured from several electrodes. The estimation of the information flow was performed by evaluating the partial directed coherence (PDC) and the directed transfer function (DTF) which are function of frequency within the values 0 and 1. When the post-stimulus time interval was analyzed it was observed that both of the methods illustrates the frequency localization where the information flow occurs and the estimation could be performed by given methods. The frequency resolution of the methods depends on the sampling rate and model order. It was determined that the given methods are matched with each other.

### 1. Giriş

Biyolojik işaretlerden elde edilen çoklu kanal ölçümelerde, kanallar arasındaki ilişki son zamanlarda önem kazanan bir konu olmuştur. Farklı elektrotlardan alınmış beyin işaretleri arasındaki bilgi akışının kestirimi yönlü transfer fonksiyonu kullanarak ilk olarak [1]’de tanıtılmıştır. Burada kullanılan yöntem, çok değişkenli öz bağlanımlı modelleme esasına dayanmaktadır. Bu yöntemin ECG verilerinde uygulanışı [2]’de detaylı olarak incelenmiştir. [3]’de yönlü transfer fonksiyonunda değişiklik yapılarak farklı beyin yapıları arasındaki uyumluluk incelenmiştir. Baccala ve arkadaşları kismi yönlü uyumluluk fonksiyonunu ilk olarak [4]’deki çalışmayla tanıtmış ve hipokampus ile dentate gyrus arasındaki ilişkiye incelemiştir. Burada verilen tanım daha sonra [5]’de genelleştirilerek güncellenmiştir. Bu yöntemlerle ilgili karşılaşılmalı analiz [6]’nın konusu olmuştur. Beyindeki farklı bölgeler arasındaki etkileşimin ikili olarak incelenmesi yaniltıcı olmakta, bu yöntem ile çok sayıda kanalın birbirine olan etkisi incelendiğinden daha doğru kestirime ulaşmaktadır [7]. Çok değişkenli öz bağlanımlı model kullanarak sınırsız aktivitedeki bilgi akışı analizinde seçilen modelin mertebesinin sonuçlara etkisi [8-9]’da incelenmiştir. Her ne kadar model mertebesi için [10]’da verilen Akaika Bilgi Kriteri en çok kullanılan yöntem olsa da, pratikte beyin işaretleri doğrusal olmayan davranış gösterdiği için daha yüksek model mertebesi kullanmak daha detaylı frekans spektrumu bilgisine ulaşmamızı sağlamaktadır. Bu açıdan kismi yönlü uyum fonksiyonunda güvenilir sonuçlara ulaşmak için “analitik önem değeri” tanımlanmıştır [9]. Yapılan analizlerde, kullanılan yöntemlerden herhangi birinin her uygulamada mutlak en iyi sonucu veremediği, eldeki probleme bağlı olarak sonucun değiştiği görülmüştür [9]. Çok değişkenli sistemlerde bilgi akışının doğrudan mı veya dolaylı mı olduğunun kestirimi sadece yönlü transfer fonksiyonu yöntemiyle mümkün olmadıdan kismi yönlü uyum

fonksiyonuna gereksinim duyulmaktadır. İkinci bölümde çok değişkenli öz bağlanımlı model ve bu modele bağlı analiz yöntemleri verilmektedir.

## 2. Yöntem

Çok değişkenli öz bağlanımlı modellemede temel varsayımlar, eldeki zaman serilerinin durağan ve rastlantısız olmasıdır [2]. Durağan olması istatistiksel özelliklerinin zaman içinde değişmediğini göstermektedir. Çok kanallı zaman serilerinden oluşan bir sistemde herhangi bir kanalda gözlenen zaman serisi, kendisinin ve diğer kanallardaki zaman serilerinin geçmiş değerleri ve hata miktarı cinsinden hesaplanmaktadır.

### 2.1. Çok Değişkenli Öz bağlanımlı Model

K-kanallı  $p$ 'inci mertebeden çok değişkenli öz bağlanımlı model (1)'deki gibi ifade edilir [1].

$$\begin{bmatrix} \mathbf{x}_1(\mathbf{n}) \\ \vdots \\ \mathbf{x}_K(\mathbf{n}) \end{bmatrix} = \sum_{r=1}^p \mathbf{A}_r \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1(\mathbf{n}-\mathbf{r}) \\ \vdots \\ \mathbf{x}_K(\mathbf{n}-\mathbf{r}) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \mathbf{w}_1(\mathbf{n}) \\ \vdots \\ \mathbf{w}_K(\mathbf{n}) \end{bmatrix} \quad (1)$$

Yukarıdaki ifadede  $\mathbf{A}_r$ , zaman gecikmesine karşılık gelen doğrusal öz bağlanım katsayı matrisi ve  $w$  ilintisiz beyaz gürültüyü modellemekte olup, ortak değişinti matrisi  $\Sigma_w$  aşağıdaki şekilde verilmektedir.

$$\Sigma_w = \begin{bmatrix} \sigma_{11}^2 & \cdots & \sigma_{1K} \\ \vdots & \sigma_{jj}^2 & \vdots \\ \sigma_{K1} & \cdots & \sigma_{KK}^2 \end{bmatrix}$$

katsayı matrisi  $\mathbf{A}$  nin frekans dönüşümü aşağıdaki gibi bulunduğunda

$$\mathbf{A}(f) = -\sum_{r=0}^p \mathbf{A}_r e^{-2\pi f r} \quad (2)$$

(1)'de verilen ifade frekans düzleminde (2)'deki gibi ifade edilir.

$$\mathbf{X}(f) = \mathbf{A}(f)^{-1} \cdot \mathbf{W}(f) = \mathbf{H}(f) \cdot \mathbf{W}(f) \quad (3)$$

(3)'te  $\mathbf{H}$  sistemin transfer matrisi olup öz bağlanımlı modelin katsayılarından elde edilmektedir. Model mertebesi seçimi [10]'da verilen Akaike kriterine göre bulunmaktadır. Bu kritere göre optimum model

mertebesi (4) ile verilen denklemin değerinin minimuma indiren  $p$  değeridir.

$$AIC(p) = N \ln \det(\Sigma_p) + 2K^2 p \quad (4)$$

Yukarıdaki denklemde  $\Sigma_p$ ,  $p$  mertebesine karşılık gelen kestirim hatasına ilişkin ortak değişinti matrisi,  $N$  ise zaman serisinin uzunluğuudur. Tespit edilen mertebeye sahip çok değişkenli öz bağlanımlı modelde transfer matrisinin de bulunmasıyla bilgi akış yönü ve miktarının kestirimini bölüm 2.2'de verilmektedir.

### 2.2. Yönlü Transfer Fonksiyonu

Çok kanallı öz bağlanım modeli verilmiş bir sistemde  $j$  kanalından  $i$  kanalına bilgi akışı (5)'deki şekilde frekansa bağlı olarak bulunur ve yönlü transfer fonksiyonu (Directed Transfer Function) olarak isimlendirilir.

$$\gamma_{i \leftarrow j}(f) = \sqrt{\frac{\sigma_{jj}^2 |H_{ij}(f)|^2}{\sum_{k=1}^K \sigma_{kk}^2 |H_{ik}(f)|^2}} \quad (5)$$

Yönlü transfer fonksiyonu 0 ile 1 arasında değer almakta ve bilgi akışı yoğunlaştıkça değer 1'e yaklaşmaktadır.

### 2.3. Kısmi Yönlü Uyumluluk Fonksiyonu

Kısmi yönlü uyumluluk fonksiyonu (Partial Directed Coherence), farklı zaman serileri arasındaki etkileşimi transfer matrisi  $\mathbf{H}$  yerine doğrudan katsayı matrisi  $\mathbf{A}$ 'nın frekans dönüşümünü kullanarak aşağıdaki şekilde göstermektedir [4]:

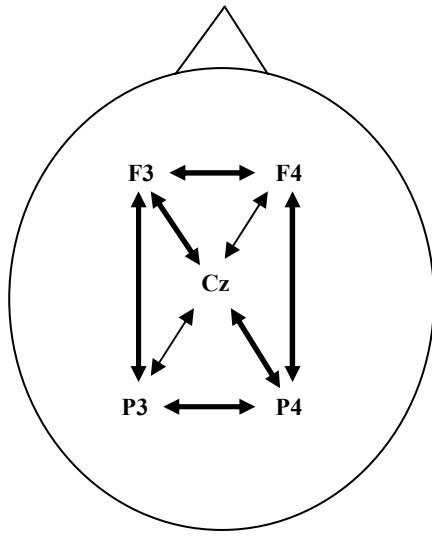
$$\pi_{i \leftarrow j}(f) = \sqrt{\frac{\frac{1}{\sigma_{ii}^2} |A_{ij}(f)|^2}{\sum_{k=1}^K \frac{1}{\sigma_{kk}^2} |A_{kj}(f)|^2}} \quad (6)$$

Burada dikkat edilmesi gereken nokta, yönlü transfer fonksiyonunda düzgeleme sütun üzerinde yapılmakta iken, kısmi yönlü uyumluluk fonksiyonunda satır üzerinden gerçekleştirilmektedir. Beyin işaretlerinde, her bir kanala ilişkin varyans terimleri farklı değerlere sahip olduğu için, düzgeleme yaparken varyans terimlerinin

de göz önüne alınması doğru sonuca ulaşılması açısından önem kazanmaktadır.

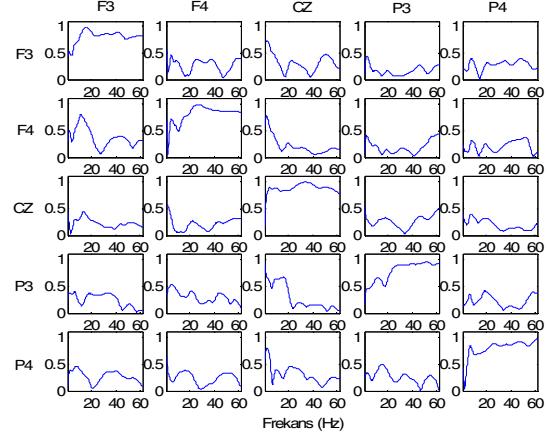
### 3. Uygulama

Bu çalışmada, işitsel uyarılmış potansiyellerden, uyarı sonrası zamanda alınan işaretler kullanılmıştır. Örneklem frekansı 1KHz, işaret uzunluğu 1 sn, seçilen toplam kanallar sırasıyla F3, F4, Cz, P3 ve P4'tür. Şekil 1'de seçilen elektrotların beyindeki konumları gösterilmiştir.

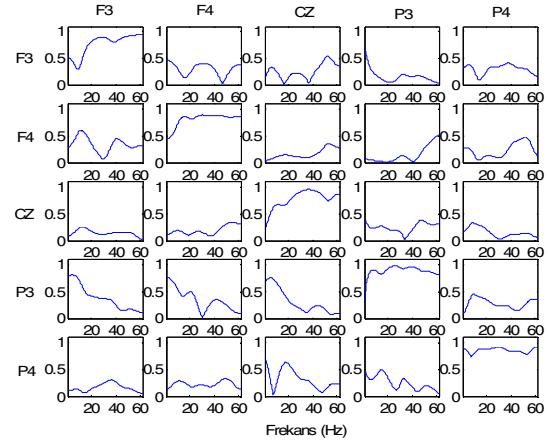


*Şekil 1:* Elektrotların Beyindeki Konumlandırılması incelenen bilgi akış yönlerinin gösterimi

Yukarıdaki temsili görüntüde elektrotların arası bilgi akışının mevcut olup olmadığı çift yönlü olarak incelemiş ve şekil 2'de yönlü transfer fonksiyonu ve şekil 3'te kısmi yönlü uyum fonksiyonu sonuçları verilmiştir.



*Şekil 2:* Yönlü Transfer Fonksiyonun 5 kanal EEG verisinde gösterimi



*Şekil 3:* Kısımlı Yönlü Uyum Fonksiyonun 5 Kanal EEG verisinde gösterimi

Şekil. 2 ve Şekil 3'te F3 ve F4 elemanlarının karşılıklı etki grafiklerine baktığımızda; F3 sütununda yer alan F4 grafiğinin F4 sütununda yer alan grafiğine göre farklı frekanslarda bilgi akışının mevcut olduğu görülmektedir. Yine F3 sütunundaki F4 grafiğinde alfa-beta altındaki frekanslarda özellikle yoğunlaşma gözle çarpmaktadır. Benzer şekilde P4 sütununda Cz ve Cz sütununda P4 grafiğinin işlenmesinden Cz'ten P4'e doğru beta bandında bilgi akışı olurken, P4'ten Cz'e doğru alfa bandında bir bilgi akışı gözlenmektedir. Burada bir işitsel uyarı altında arka bölgelerden başlayarak değişik beyin bölgelerinde bilgi akışlarının hem yönel hem de frekans açısından farklılaşma gösterdiği görülmektedir.

#### 4. Sonuçlar ve Yorum

Bu çalışmada, işitsel uyarılmış potansiyellerde, uyarı sonrası zamanda alınan çok kanallı ölçümlerde, beyindeki bilgi akış yönlerinin kestirimini gerçekleştirmiştir. Bu bildiride kullanılan çok-değişkenli öz bağlanımlı modellemede temel varsayılmak istenen matris  $\Sigma$ ’nin köşegen olmasıdır. Çok kanallı beyin işaretlerine ilişkin kestirim hatası ortak değişinti matrisinin uygulamada köşegen olması beklenemez. Ölçümlere dışardan çok boyutlu, ilintisiz beyaz gürültü karıştırılmış ve ikinci kısımda verilen matematiksel modele daha yakın bir gerçeklemeye ulaşmıştır. Bu şekilde kestirim hata ortak değişinti matrisinin köşegenleştirilmesi sağlanmıştır. Varyans terimlerinin işlevi, düzgelenmiş yönlü transfer fonksiyonu ve kısmi yönlü uyumluluk fonksiyonunun doğru düzgelenmesidir.

Çalışma esnasında örnek olarak alınmış gerçek yaşam verilerinin, örneklemeye içerisinde beyinde değişik frekans bileşenlerinde farklı yoğunlukta ve yönde bilgi akışı sağladığı görülmüştür. Burada çıkan sonuçların, alt frekans bantlarında, alt zaman pencelerinde ve farklı örneklerde tekrarı bilgi akış modellerinde aydınlatıcı rol oynayacaktır.

#### 5. Kaynakça

- [1] MJ. Kaminski, KJ. Blinowska, "A new method of the description of the information flow in the brain structures", *Biological Cybernetics*, vol. 65, pp. 203-210, 1991.
- [2] H. Hytti, R. Takalo, H. Ihalainen, "Tutorial on multivariate autoregressive modelling", *Journal of Clinical Monitoring and Computing*, vol. 20, pp. 101-108, Nov.2006.
- [3] A. Korzeniewska, M. Manczak, M. Kaminski, KJ. Blinowska, S. Kasicki, "Determination of information flow direction among brain structures by a modified directed transfer function (dDTF) method", *Journal of Neuroscience Methods*, vol. 125, pp. 195-207, 2003.
- [4] LA. Baccala, K. Sameshima, "Partial directed coherence: a new concept in neural structure determination", *Biological Cybernetics*, vol. 84, pp. 463-474, 2001.
- [5] LA. Baccala, K. Sameshima, "Generalized partial directed coherence ", *International Conference on Digital Signal Processing*, pp. 163-166, 2007.
- [6] M. Winterhalder, B. Schelter, W. Hesse, K. Schwab, L. Leistritz, D. Klan, R. Bauer, J. Timmer, H. Witte. "Comparison of linear signal processing techniques to infer directed interactions in multivariate neural systems", *Signal Processing*, vol.85, pp. 2137-2160, 2005.
- [7] R. Kus, M. Kaminski, KJ. Blinowska, "Determination of EEG activity propagation: pairwise versus multichannel estimate", *IEEE Transactions on Biomedical Engineering*, vol.51, no.9, September 2004.
- [8] M. Winterhalder, B. Schelter, W. Hesse, K. Schwab, L. Leistritz, J. Timmer, H. Witte, "Detection of directed information flow in biosignals", *Bimed. Tech.*, vol. 51, pp. 281-287, 2006.
- [9] B. Schelter, M. Winterhalder, M. Eichler et. Al., "Testing for directed influences among neural signals using partial directed coherence", *Journal of Neuroscience Methods*, vol. 152, pp. 210-219, 2006.
- [10]H. Akaike, "A new look at statistical model identification", *IEEE Transactions on Automatic Control*, vol. 19, pp. 716-723, 1974.