

Bütün bu aşamalardan sonra, üç karakterden kısa sözcükler de metinlerden atılmış ve sonrasında tüm sözcükler küçük harfli olacak hale dönüştürerek derlem eğitim için son halini almıştır. Orijinal haber gövdesi ve başlığı ile ön işlenmiş haber gövdesi ve başlığı için birer örnek sırasıyla Tablo 4 ve Tablo 5'te verilmiştir.

2.3. Transformatör Mimarisi (Architecture of Transformer)

Transformatör mimarisinin DDİ çalışmalarında kullanılan diğer mimarilerden en büyük farklarından biri verileri işlediği zaman adımdındaki farklılıktır. Önceli RNN, LSTM ve GRU mimarilerinde sözcük dizileri, yani haber gövdesi, $t-1$ zaman adımdından gelen gizli durum ile t zamanındaki girdi vektörünün işleme sokulması mantığı üzerine tasarlanmaktadır [25]. Transformatör mimarisinde ise bütün dizi aynı zaman adımdında bir matris olarak modele girdi olarak alır. Doğal dil üzerindeki çalışmalarla önceki mimariler ile kullanılan kodlayıcı-kod çözücü yapısı ise ortak olarak Transformatör mimarisinde de kullanılmaktadır. Yine RNN, LSTM ve GRU mimarilerindeki tekrarlayan sinir hücre yapılarının yerini, iki alt katmandan oluşan N adet Transformatör kodlayıcı ve kod çözücü blokları almaktadır. Transformatör mimarisini günümüzde, doğal dil ile alaklı problemlerin çözümünde RNN, LSTM ve GRU gibi mimarilere göre daha çok tercih edilir duruma gelmiştir. Bunun nedeni, çalışmalarla Transformatör mimarisi kullanılarak diğer mimarilere göre daha başarılı sonuçlar elde edilmesi ve mimarı olarak hala geliştirilmeye devam edilmesidir. Transformatör mimarisinin bahsedilen önceki mimarilerden yapı olarak birçoq farklılığı daha bulunmaktadır. Günümüzde mimari olarak farklı geliştirilmeler yapılmış, farklı Transformatör mimarileri de mevcuttur. Fakat bu çalışmada orijinal makalede de kullanılan ve gereklî yetenekleri sunabilen Şekil 5'teki temel Transformatör mimarisi tercih edilmiştir.

Transformatörlerde farklılık gösteren yapılardan operasyonel olarak ilk sırada yer alan konumsal kodlama metodudur [26]. Deterministik bilgisayar sistemleri doğal dili insanlar gibi metinsel veya fonetik olarak algılayamamaktadır. Bu sebeple mevcut verimizi bilgisayarın

anlayabilecegi sayısal değerler şeklinde ifade etmemiz gerekmektedir. Bu ihtiyaçtan kaynaklı modelin eğitimi aşamasında, derlemin içeriğinden oluşturulan sözlüğün sözcük gösterimi oluşturulmalıdır. Sözlüğü oluşturan sözcüklerin her biri, gösterimden belirlenen boyutta, sayıda, kendisinin en yakınına konumlanan diğer sözcüklerle skaler değerler şeklinde ifade edilen temsil vektörleri oluşturulmaktadır. Bu temsil vektörleri, bilgisayar sistemlerinin doğal dili anlayacak şekilde sayısallaştırılmasında en önemli adımlardan biridir. Buraya kadar olan kısım diğer mimarilerde de ortak olarak bulunmaktadır. Transformatör mimarisi ise konumsal metot ile her sözcüğün cümledeki konum bilgisini ve sözcük temsillerinin konumlarını kullanılarak, Eş. 1 ve Eş. 2'deki formül sayesinde konumsal değer matrisi oluşturur. Daha sonra mevcut girdi dizi matrisi ile konumsal değer matrisi toplanır. Bu sayede bağlama bağlı olarak gramer yapısının çözümlenmesi sağlanmış olur. Aynı zamanda eş sesli sözcüklerin cümledeki konumuna göre hangi anlamı ifade ettiği bilgisayar tarafından anlaşılabılır olmaktadır. Ayrıca Şekil 6'da, örnek olarak 32 sözcükten oluşan ve sözcük temsili boyutu 64 olan bir girdi dizi matrisi için cümlenin konumsal değer matrisi gösterilmiştir.

$$PE_{(pos,2i)} = \sin(pos/10000^{2i/d_{model}}) \quad (1)$$

$$PE_{(pos,2i+1)} = \cos(pos/10000^{2i/d_{model}}) \quad (2)$$

Transformatör mimarisinin, önceki mimarilerden farklılaşmasının operasyonel olarak bir sonraki faktörü ise çok başlı öz dikkat mekanizmasıdır. Bu mekanizma kısmen LSTM ve GRU gibi mimarilerde ek katman olarak modele eklenen dikkat mekanizmasının bir türevidir. Fakat Transformatör mimarisi, kodlayıcı ve kod çözücü bloklarının alt katmanlarında çok başlı öz dikkat mekanizması kavramı ile daha kapsamlı hesaplama yeteneğine sahip olmaktadır. Bu adımda cümle içindeki her sözcüğün diğer sözcüklerle olan dikkat matrisi Şekil 7'deki gibi Eş. 3'teki hesaplamalar yapılarak ağırlıklar güncellenir. Bu hesaplamalarda sorgu (Q), anahtar (K) ve değer (V) matrisleri parametre olarak kullanılır. İlk başta bu üç parametre Q , K ve V aynı dizi matrisleriken eğitim aşamasında farklılaşarak

Tablo 4. Ön işlenmiş haber ve başlık örneği-1 (Pre-processed news and headline sample-1)

	Orijinal metin	Ön işlenmiş metin
Haber	Özel yetkili Ankara 12. Ağır Ceza Mahkemesi, 28 Şubat soruşturmasını yürüten savcıların itirazı üzerine, nöbetçi hâkimlikçe serbest bırakılan emekli Orgeneral Teoman Koman ile emekli Korgeneraller Engin Alan ve Kamuran Orhon hakkında "yakalama kararı" çıktı. Mahkeme kararın gerekçesini "zanlılara atılı suçun niteliği" olarak belirtti. MHP'den milletvekili seçilen Alan, Balyoz davasından tutuklu bulunuyor.	özel yetkili Ankara ağır ceza mahkemesi şubat soruşturmasını yürüten savcıların itirazı üzerine nöbetçi hâkimlikçe serbest bırakılan emekli Orgeneral Teoman koman emekli korgeneraller engin alan Kamuran Orhon hakkında yakalama kararı çıkarttı mahkeme kararın gerekçesini zanlılara atılı suçun niteliği belirtti MHP den milletvekili seçilen alan balyoz davasından tutuklu bulunuyor
Başlık	28 Şubat komutanlarına yakalama kararı çıktı	### subat komutanlarına yakalama kararı çıktı

Tablo 5. Ön işlenmiş haber ve başlık örneği-2 (Pre-processed news and headline sample-2)

	Orijinal metin	Ön işlenmiş metin
Haber	Türk Hava Yolları'nın 2016'nın ilk iki ayındaki yolcu sayısı geçen yılın aynı dönemine göre yüzde 11.2 artıla 9.2 milyona ulaştı. Bu rakam 2015'te 8.3 milyon yılın aynı dönemine yüzde artışla milyona ulaştı olmuþtu. Yolcu sayısındaki artış iç hatlarda yüzde 12.6, rakam milyon olmuştu yolcu sayısındaki artış dış hatlarda yüzde 10.2 oranından gerçekleşti. Dış Hatlar hatlarda yüzde dış hatlarda yüzde oranında Business/Comfort Class yolcu sayısı ve Dıştan Dışa gerçekleşti dış hatlar business/comfort class yolcu Transfer Yolcu sayılarında da Ocak-Şubat 2015 sayısı dıştan dışa transfer yolcu sayılarında ocak dönemine kıyasla sırasıyla yüzde 5.8 ve 20.9 artış şubat dönemine kıyasla sırasıyla yüzde artış sağlandı. Doluluk oranı 3 puanlık düşüş ile yüzde 73.3 sağlandı doluluk oranı puanlık düşüş yüzde oldu.	Türk hava yolları ilk ayındaki yolcu sayısı geçen 9.2 milyona ulaştı. Bu rakam 2015'te 8.3 milyon yılın aynı dönemine yüzde artışla milyona ulaştı olmuþtu. Yolcu sayısındaki artış iç hatlarda yüzde 12.6, rakam milyon olmuştu yolcu sayısındaki artış dış hatlarda yüzde 10.2 oranından gerçekleşti. Dış Hatlar hatlarda yüzde dış hatlarda yüzde oranında Business/Comfort Class yolcu sayısı ve Dıştan Dışa gerçekleşti dış hatlar business/comfort class yolcu Transfer Yolcu sayılarında da Ocak-Şubat 2015 sayısı dıştan dışa transfer yolcu sayılarında ocak dönemine kıyasla sırasıyla yüzde 5.8 ve 20.9 artış şubat dönemine kıyasla sırasıyla yüzde artış sağlandı. Doluluk oranı 3 puanlık düşüş ile yüzde 73.3 sağlandı doluluk oranı puanlık düşüş yüzde oldu.
Başlık	THY yolcu sayısını 9.2 milyona çıkardı	THY yolcu sayısını ### milyona çıkardı