

BAB 5

PENUTUP

5.1. Kesimpulan

Berdasarkan temuan analisis sentimen aplikasi Jobstreet di *Play Store* menggunakan metode *Naïve Bayes* (NB), dapat diambil beberapa kesimpulan:

1. Proses pengklasifikasian sentimen positif dan negatif pada *Playstore Review* aplikasi Jobstreet meliputi pengumpulan dan pelabelan data dengan tiga anotasi, pembersihan data dari kebisingan, pembobotan kata dengan TF-IDF, dan memisahkan data ke dalam data pelatihan dan pengujian untuk diklasifikasikan lebih lanjut berdasarkan kelas menggunakan algoritma *Naïve Bayes*. Setiap objek/kata dalam ulasan diberi probabilitas berdasarkan kelas yang disediakan, yang kemudian dikalikan dengan probabilitas jumlah dokumen di kelas tersebut dibagi dengan jumlah total dokumen. Dokumen ini diklasifikasikan sebagai positif jika hasil perkalian menunjukkan bahwa peluang kelas positif pada dokumen lebih besar daripada peluang kelas negatif, dan sebaliknya.
2. Nilai akurasi, *presisi*, *recall* dan *specificity* yang diperoleh dari klasifikasi sentimen aplikasi Jobstreet menggunakan metode Nave Bayes (NB) dengan data pelatihan dan pengujian 80% dan 20% dan *oversampling* SMOTE masing-masing sebesar 0,90, 0,95, 0,93, 0,73.
3. Berdasarkan data *review*, sentimen terhadap aplikasi Jobstreet mendapat respons positif 83,2% dibandingkan 16,8% respons negatif.

5.2. Saran

Saran yang dapat penulis berikan untuk perbaikan penelitian ini di masa yang akan datang, yaitu:

1. Penelitian selanjutnya diharapkan dapat menggunakan bentuk tambahan *Naïve Bayes* (NB) untuk membandingkan kinerja jenis *Naïve Bayes* (NB) yang berbeda ataupun jenis algoritma lainnya seperti SVM, KNN, *Random Forest* dan lainnya yang digunakan pada penelitian analisis sentimen Aplikasi Jobstreet ini, selain itu bisa juga menerapkan seleksi fitur.

2. Penelitian selanjutnya diharapkan dapat membandingkan Algoritma *Naïve Bayes* (NB) dengan menggunakan data aplikasi pencari kerja lainnya seperti LinkedIn.
3. Diharapkan para ahli dapat digunakan untuk melabeli data sehingga hasil pelabelan lebih tepat.
4. Label yang digunakan tidak hanya positif dan negatif, tetapi juga label netral dan emosional seperti gembira, sedih, marah, dan lain-lain.
5. Penelitian lebih lanjut direncanakan untuk meningkatkan jumlah data ulasan dan memastikan bahwa data yang digunakan seimbang secara proporsional untuk setiap jenis kelas.