**1）总结一下开发集、测试集的划分原则**

答：在机器学习中，数据集通常被划分为三个部分：训练集、验证集和测试集。其中，训练集用于训练模型，验证集用于调整模型的超参数，测试集则用于评估模型的性能。

开发集和测试集有时也被用来代替验证集和测试集。开发集通常用于调整模型的超参数，而测试集则用于评估最终模型的性能。划分开发集和测试集的原则如下：

1. 随机划分：开发集和测试集应该随机地从整个数据集中抽取。这样可以确保开发集和测试集的分布与整个数据集的分布相似，从而使得模型在开发集和测试集上的表现更具有代表性。
2. 比例划分：开发集和测试集的比例应该根据数据集的大小和具体任务而定。通常，较小的数据集会将更多的数据分配给训练集，而较大的数据集则可以将更多的数据分配给开发集和测试集。
3. 不重叠划分：开发集和测试集应该是不重叠的。这样可以确保模型在测试集上的表现不会受到开发集的影响，从而更加客观地评估模型的性能。
4. 保持类别平衡：如果数据集中包含多个类别或标签，开发集和测试集中应该尽量保持类别平衡。这样可以避免模型在某些类别上表现较差的情况，并且更好地评估模型的性能。

需要注意的是，在进行超参数调整和模型选择时，开发集和测试集的数据不应该用于训练模型。如果使用了开发集或测试集的数据进行模型训练，则可能导致模型在开发集和测试集上的表现过于乐观，而在实际应用中的表现较差。

**2）你在ImageNet数据集上训练、测试结果很好，但是对你自己拍摄的图片效果很差。你觉得该怎么办？**

答：这种情况通常是因为模型在ImageNet数据集上训练得很好，但是没有充分地适应到你自己拍摄的图片数据集上。因此，为了提高模型在实际应用中的表现，可以考虑以下几个方面：

1. 数据集：首先需要收集更多的与实际应用场景相关的数据，并对数据进行清洗和标注，以提高数据集的质量和数量。如果已经有了足够的数据，可以考虑使用数据增强技术来增加数据集的多样性和数量，以帮助模型更好地泛化到新数据。
2. 迁移学习：可以使用迁移学习的技术，将在ImageNet数据集上预训练的模型作为基础模型，在自己的数据集上进行微调。这样可以利用ImageNet数据集上的知识，快速适应到自己的数据集上。
3. 调整模型架构：可以考虑调整模型架构，使其更适合自己的数据集。例如，增加一些自适应性更强的层，以提高模型对不同数据的适应性。
4. 调整超参数：可以调整模型的超参数，如学习率、优化器等，以适应自己的数据集和任务需求。
5. 评估指标：可能需要重新定义评估指标，以更好地反映模型在实际应用中的表现。

需要注意的是，针对自己的数据集重新训练模型需要耗费时间和计算资源，因此需要合理安排时间和资源，并根据实际需求进行取舍。